

ESCUELA SUPERIOR POLITÉCNICA DE CHIMBORAZO FACULTAD DE INFORMÁTICA Y ELECTRÓNICA CARRERA DE INGENIERÍA ELECTRÓNICA EN TELECOMUNICACIONES Y REDES

"DISEÑO E IMPLEMENTACIÓN DE UN SISTEMA QUE EVALÚE LA VARIACIÓN DEL ÁREA DE UNA LAGUNA Y UN NEVADO DEL ECUADOR MEDIANTE PROCESAMIENTO DE IMÁGENES SATELITALES"

Trabajo de titulación

Tipo: Proyecto de investigación

Presentado para optar al grado académico de:

INGENIERO EN ELECTRÓNICA, TELECOMUNICACIONES Y REDES

AUTOR: CRISTIAN ISRAEL LAICA CHANGALOMBO **DIRECTOR:** Ing. PAÚL DAVID MORENO AVILÉS. PhD

Riobamba – Ecuador

© 2021, Cristian Israel Laica Changalombo

Se autoriza la reproducción total o parcial, con fines académicos, por cualquier medio o procedimiento, incluyendo la cita bibliográfica del documento, siempre y cuando se reconozca el Derecho de Autor.

Yo, Cristian Israel Laica Changalombo, declaro que el presente trabajo de titulación es de mí

autoría y los resultados del mismo son auténticos. Los textos en el documento que provienen de

otras fuentes están debidamente citados y referenciados.

Como autor asumo la responsabilidad legal y académica de los contenidos de este trabajo de

titulación. El patrimonio intelectual pertenece a la Escuela Superior Politécnica de Chimborazo.

Riobamba, 06 de enero de 2021

Cristian Israel Laica Changalombo

150092484-8

ii

ESCUELA SUPERIOR POLITÉCNICA DE CHIMBORAZO FACULTAD DE INFORMÁTICA Y ELECTRÓNICA

CARRERA DE INGENIERÍA ELECTRÓNICA EN TELECOMUNICACIONES Y REDES

El Tribunal del Trabajo de Titulación certifica que: El Trabajo de Titulación: Tipo: Proyecto de Investigación, "DISEÑO E IMPLEMENTACIÓN DE UN SISTEMA QUE EVALÚE LA VARIACIÓN DEL ÁREA DE UNA LAGUNA Y UN NEVADO DEL ECUADOR MEDIANTE PROCESAMIENTO DE IMÁGENES SATELITALES", realizado por el señor: CRISTIAN ISRAEL LAICA CHANGALOMBO, ha sido minuciosamente revisado por los Miembros del Tribunal del Trabajo de Titulación, el mismo que cumple con los requisitos científicos, técnicos, legales, en tal virtud el Tribunal Autoriza su presentación.

	FIRMA	FECHA
Ing. Edwin Vinicio Altamirano Santillán		13/09/2021
PRESIDENTE DEL TRIBUNAL		
Ing. Paúl David Moreno Avilés. PhD		
DIRECTOR DE TRABAJO DE		13/09/2021
TITULACIÓN		
Ing. Mónica Andrea Zabala Haro		
MIEMBRO DEL TRIBUNAL		13/09/2021

DEDICATORIA

A mis padres Ramiro y Gladys por su amor, paciencia, trabajo y sacrificio quienes durante todos estos años han velado por mí bienestar y educación siendo el pilar fundamental para poder llegar a cumplir una meta más, por su confianza, apoyo incondicional y por haberme inculcado el ejemplo de esfuerzo y valentía, el de no temer ante las adversidades porque Dios está siempre conmigo.

A mis hermanos Polo y Verónica por acompañarme en este duro camino, no solo por haber aportado buenas cosas a mí vida, si no por todos los momentos de felicidad.

Cristian Israel

AGRADECIMIENTO

Quisiera agradecer a mis padres Ramiro y Gladys, por ser los principales promotores para poder llegar a cumplir este gran reto, agradecerles infinitamente por confiar y creer en mí a pesar de la distancia que nos encontramos durante toda esta etapa de estudio.

A mis hermanos, Polo y Verónica quienes siempre estuvieron apoyándome y dándome ánimos en los momentos difíciles durante el estudio, para no decaer y siempre continuar ante todos los desafíos.

Quisiera expresar mi agradecimiento a todos los docentes de la Escuela Superior Politécnica de Chimborazo por impartir sus conocimientos, en especial a mi director del presente trabajo de titulación, Ing. David Moreno PhD., por su esfuerzo y dedicación, quién con sus conocimientos, su experiencia y su paciencia ha logrado que pueda culminar mis estudios con éxito.

Cristian Israel

TABLA DE CONTENIDO

ÍNDICI	E DE TABLAS	ix
ÍNDICI	E DE FIGURAS	xi
ÍNDICI	E DE ABREVIATURAS	xiv
RESUM	IEN	xv
SUMM	ARY	xvi
INTRO	DUCCIÓN	1
CAPÍT	ULO I	
1	MARCO TEÓRICO	5
1.1	Lagunas y nevados del Ecuador	5
1.1.1	Causas que provocan alteraciones en el comportamiento hídrico	7
1.1.2	Impactos	7
1.1.3	Laguna de Yahuarcocha	8
1.1.4	Nevado Cotopaxi	9
1.2	Imágenes Satelitales	10
1.2.1	Definición	10
1.2.2	Satélites LANDSAT	11
1.2.3	Landsat – 7	11
1.2.3.1	Sensor ETM +	13
1.2.4	Landsat – 8	14
1.2.4.1	Sensor OLI	15
1.2.4.2	Sensor TIRS	16
1.3	Adquisición de imágenes satelitales	17
1.3.1	USGS Earth Explorer (EE)	17
1.3.2	European Space Agency (ESA)	18
1.3.3	LAND VIEWER	19
1.3.4	LAADS DAAC	20
1.4	Procesamiento de Imágenes	21
1.4.1	Definición de una imagen digital	21
1.4.2	Características	23
1.4.3	Espacios de color	23
1.4.4	Etapas y Técnicas	23
1.4.4.1	Adquisición	23

1.4.4.2	Realce y mejora	26
1.4.4.3	Segmentación	27
1.4.4.4	Extracción de características	29
1.4.5	Software para el procesamiento de imágenes	30
1.4.5.1	ArcGIS	30
1.4.5.2	MATLAB	32
1.4.5.3	Python	33
1.4.5.4	LabVIEW	34
1.5	Proyectos similares	35
1.5.1	Sistema de procesamiento digital de imágenes satelitales para cálculo de áreas de interés	35
1.5.2	Análisis de los efectos de la erupción del volcán Tungurahua a través del procesamiento e interpretación de imágenes satelitales, para tomar medidas de protección civil	36
CAPÍT	TULO II	
2	MARCO METODOLÓGICO	37
2.1	Metodología para el desarrollo	37
2.2	$Adquisición \ de \ las \ imágenes \ satelitales \ Landsat-7 \ y \ Landsat-8 \$	38
2.3	Pre procesamiento de las imágenes satelitales	42
2.3.1	Corrección del error del SLC del Landsat – 7 mediante el software ArcGIS	42
2.4	Procesamiento de las imágenes satelitales	45
2.4.1	Selección del área de interés	45
2.4.2	Elaboración de la máscara	49
2.4.3	Umbralización	52
2.4.3.1	Obtención de la ecuación para la umbralización de la laguna de Yahuarcocha	54
2.4.3.2	Obtención de la ecuación para la umbralización del nevado Cotopaxi	57
2.5	Procesamiento de datos	60
2.5.1	Cálculo del porcentaje de error aceptable en la laguna de Yahuarcocha	61
2.5.2	Cálculo del porcentaje de error aceptable en el nevado Cotopaxi	63
2.5.3	Corrección para valores del área de imágenes distorsionadas	64
2.5.4	Representación de datos resultantes	64
CAPÍT	TULO III	
3	MARCO DE RESULTADOS	68
3.1	Análisis de las imágenes satelitales obtenidas de USGS EarthExplorer	68
3.2	Resultados del Pre procesamiento de las imágenes satelitales	71
3.3	Validación de resultados	71

3.3.1	Laguna de Yahuarcocha	73
3.3.2	Laguna Palcacocha	75
3.3.3	Laguna San Pablo	77
3.3.4	Laguna de Yambo	79
3.3.5	Nevado Cotopaxi, Chimborazo y Antisana	81
3.3.5.1	Nevado Cotopaxi	82
3.3.5.2	Nevado Chimborazo	84
3.3.5.3	Nevado Antisana	86
3.3.6	Nevado Cayambe	88
3.4	Análisis de resultados de la Laguna de Yahuarcocha	90
3.5	Análisis de resultados del nevado Cotopaxi	94
3.6	Trabajos futuros	97
CONCI	LUSIONES	99
RECON	MENDACIONES	100
BIBLIC	OGRAFÍA	

ÍNDICE DE TABLAS

Tabla 1-1: Lagunas situadas en el Ecuador de acuerdo a su provincia	6
Tabla 2-1: Glaciares con su respectiva cobertura de hielo	7
Tabla 3-1: Características de la Laguna de Yahuarcocha	9
Tabla 4-1: Satélites Landsat y años de funcionamiento	11
Tabla 5-1: Características del satélite Landsat – 7	13
Tabla 6-1: Bandas del sensor ETM +	13
Tabla 7-1: Bandas espectrales del sensor OLI	15
Tabla 8-1: Bandas espectrales del sensor TIRS	16
Tabla 9-1: Aplicaciones de los satélites Landsat 7 y 8	16
Tabla 10-1: Características importantes de una imagen digital	22
Tabla 11-1: Tipos de datos de cada pixel	22
Tabla 12-1: Formatos de almacenamiento más utilizados en la actualidad	25
Tabla 13-1: Técnicas utilizadas para el realce y mejora de una imagen.	26
Tabla 14-1: Técnicas de la extracción de características	29
Tabla 1-2: Comandos utilizados en el bucle de repetición del área de interés	49
Tabla 2-2: Datos de luminosidad adquiridos de la laguna de Yahuarcocha	54
Tabla 3-2: Datos de luminosidad adquiridos del Nevado Cotopaxi	57
Tabla 4-2: Cálculo porcentual de la laguna de Yahuarcocha	61
Tabla 5-2: Cálculo porcentual del nevado Cotopaxi	63
Tabla 6-2: Áreas de la laguna de Yahuarcocha calculadas mediante el sistema	65
Tabla 7-2: Áreas calculadas del nevado Cotopaxi mediante el sistema	67
Tabla 1-3: Muestras determinadas de la laguna Yahuarcocha	74
Tabla 2-3: Muestras determinadas de la laguna Palcacocha	76
Tabla 3-3: Muestras determinadas de la laguna San Pablo	78
Tabla 4-3: Muestras determinadas de la laguna de Yambo	80
Tabla 5-3: Superficie del Nevado Cotopaxi	82
Tabla 6-3: Muestras determinadas del nevado Cotopaxi	82
Tabla 7-3: Superficie del Nevado Chimborazo	84
Tabla 8-3: Muestras determinadas del nevado Chimborazo	84
Tabla 9-3: Superficie del Nevado Antisana	86
Tabla 10-3: Muestras determinadas del nevado Antisana	86
Tabla 11-3: Superficie del Nevado Cayambe	88

Tabla 12-3: Muestras determinadas del nevado Cayambe	88
Tabla 13-3: Media aritmética semestral laguna de Yahuarcocha	91
Tabla 14-3: Media aritmética anual Laguna Yahuarcocha	93
Tabla 15-3: Media aritmética anual Nevado Cotopaxi	96

ÍNDICE DE FIGURAS

Figura 1-1. Laguna de Yahuarcocha	8
Figura 2-1. Nevado Cotopaxi	10
Figura 3-1. Satélite Landsat – 7	12
Figura 4-1. Satélite Landsat – 8	14
Figura 5-1. Interfaz de usuario de Earth Explorer	18
Figura 6-1. Interfaz de usuario de la ESA	19
Figura 7-1. Interfaz de usuario de LAND VIEWER	20
Figura 8-1. Interfaz de usuario de LAADS DAAC	21
Figura 9-1. Representación de imágenes digitales	24
Figura 10-1. Segmentación de una imagen mediante el operador Roberts	27
Figura 11-1. Imagen con umbralización	28
Figura 12-1. Segmentación de una imagen basado en regiones	28
Figura 13-1. Aplicación de la herramienta ArcGIS	31
Figura 14-1. Procesamiento de imágenes en Matlab	33
Figura 15-1. Procesamiento de imágenes en Python	34
Figura 16-1. Procesamiento de imágenes en LabVIEW	35
Figura 1-2. Metodología para el desarrollo	37
Figura 2-2. Interfaz de usuario Earth Explorer	38
Figura 3-2. Búsqueda de la zona de interés en Earth Explorer	39
Figura 4-2. Rango de tiempo para estudio del área de interés	39
Figura 5-2. Selección del satélite Landsat 7 y 8	40
Figura 6-2. Establecer criterios adicionales de los satélites Landsat 7 y 8	40
Figura 7-2. Opciones de descarga de imágenes del satélite Landsat – 7	41
Figura 8-2. Opciones de descarga de imágenes del satélite Landsat – 8	42
Figura 9-2. Interfaz de Usuario de ArcGIS	42
Figura 10-2. Landsat Toolbox	43
Figura 11-2. Importación y ruta de salida de la banda seleccionada para corregir	44
Figura 12-2. Imagen satelital corregida resultante	44
Figura 13-2. Almacenamiento de la imagen satelital corregida	45
Figura 14-2. Banda 4 capturada por el satélite Landsat -7 , el $09/09/2010$	46
Figura 15-2. Código para la selección del área de interés 1	46
Figura 16-2. Código para la selección del área de interés 2	47
Figura 17-2. Código para la selección del área de interés 3	47

Figura 18-2. Código para la selección del área de interés 4	48
Figura 19-2. Área de interés seleccionado	48
Figura 20-2. Lee la imagen recortada con su área de interés	50
Figura 21-2. Imagen recortada con el área de interés	50
Figura 22-2. Selección de la máscara	50
Figura 23-2. Resolución de la imagen recortada	51
Figura 24-2. Máscara tipo binaria para laguna de Yahuarcocha	51
Figura 25-2. Máscara tipo binaria para el nevado Cotopaxi	51
Figura 26-2. Importa la máscara de la imagen y convierte a tipo de datos uint8	52
Figura 27-2. Cambia el directorio e importa la imagen	52
Figura 28-2. Genera matriz de ceros de tipo de datos uint8 o uint16	53
Figura 29-2. Algoritmo de recorte de la imagen	53
Figura 30-2. Aplicación de filtro Gaussiano	53
Figura 31-2. Modelamiento lineal para imagen en escala de grises de la laguna Yahuarcoch	a 55
Figura 32-2. Ecuación para la umbralización de la laguna de Yahuarcocha	56
Figura 33-2. Conversión de escala de grises a binaria	56
Figura 34-2. Imagen umbralizada de la Laguna de Yahuarcocha	57
Figura 35-2. Modelamiento lineal para imagen en escala de grises del nevado Cotopaxi	58
Figura 36-2. Ecuación para la umbralización del nevado Cotopaxi	59
Figura 37-2. Imagen umbralizada del nevado Cotopaxi	60
Figura 38-2. Calcula el área de la imagen umbralizada	60
Figura 39-2. Contorno del área de interés	61
Figura 40-2. Variación del área de la laguna de Yahuarcocha	65
Figura 41-2. Variación de áreas del nevado Cotopaxi	66
Figura 1-3. Archivos de la imagen satelital del 09/09/2010	69
Figura 2-3. Imagen del Landsat – 7, banda 4, 09/09/2010	70
Figura 3-3. Imagen del Landsat – 8, Banda 5, 19/10/2016	70
Figura 4-3. Imagen aplicada el Pre procesamiento	71
Figura 5-3. Prueba de normalidad	72
Figura 6-3. Prueba paramétrica T Student para una muestra	73
Figura 7-3. Prueba de normalidad de la laguna de Yahuarcocha	74
Figura 8-3. Prueba T Student de la laguna de Yahuarcocha	75
Figura 9-3. Prueba de normalidad de la laguna Palcacocha	76
Figura 10-3. Prueba T Student de la laguna Palcacocha	77
Figura 11-3. Prueba de normalidad de la laguna San Pablo	78
Figura 12-3. Prueba T Student de la laguna San Pablo	79

Figura 13-3. Prueba de normalidad de laguna de Yambo
Figura 14-3. Prueba T Student de la laguna de Yambo
Figura 15-3. Prueba de normalidad del nevado Cotopaxi
Figura 16-3. Prueba T Student del nevado Cotopaxi
Figura 17-3. Prueba de normalidad del nevado Chimborazo
Figura 18-3. Prueba T Student del nevado Chimborazo
Figura 19-3. Prueba de normalidad del nevado Antisana
Figura 20-3. Prueba T Student del nevado Antisana
Figura 21-3. Prueba de normalidad del nevado Cayambe
Figura 22-3. Prueba T Student del nevado Cayambe
Figura 23-3. Valores del sistema y predicción del polinomio grado 1 – laguna Yahuarcocha 91
$\textbf{Figura 24-3.} \ Análisis \ semestral \ y \ predicción \ del \ polinomio \ grado \ 1-laguna \ Yahuarcocha \ 92$
Figura 25-3. Análisis anual y predicción del polinomio grado 1 – laguna Yahuarcocha 94
Figura 26-3. Valores del sistema y predicción del polinomio grado 1 - nevado Cotopaxi 95
Figura 27-3. Análisis anual y predicción del polinomio grado 1 – nevado Cotopaxi

ÍNDICE DE ABREVIATURAS

BMP Windows Bitmap (Mapa de Bits de Windows)

EE Earth Explorer (Explorador de la Tierra)

ESA European Space Agency (Agencia Espacial Europea)

ETM+ Enhanced Thematic Mapper Plus (Mapeador temático mejorado Plus)

FASC Full Aperture Solar Calibrator (Calibrador Solar de Apertura Completa)

GIF Graphics Interchange Format (Formato de Intercambio de Gráficos)

GUI Graphical User Interface (Interfaz Gráfica de Usuario)

JPEG Joint Photographic Experts Group (Grupo de Expertos en Fotografía Conjunta)

LDCM Landsat Data Continuity Mission (Misión de Continuidad de Datos de Landsat)

MODAPS MODIS Adaptive Processing System (Sistema de Procesamiento Adaptativo

MODIS)

MODIS Moderate Resolution Imaging Spectroradiometer (Espectrorradiómetro de

Imágenes de Resolución Moderada)

NASA National Aeronautics and Space Administration (Administración Nacional de

Aeronáutica y el Espacio)

OLI Operational Land Imager (Operacional de Imágenes de Tierra)

PASC Partial Aperture Solar Calibrator (Calibrator Solar de Apertura Parcial)

PNG Portable Network Graphics (Gráficos de Red Portátiles)

RANSAC RANmdom SAmple Consensus (Consenso de muestra aleatoria)

SBRS Santa Barbara Remote Sensing (Teledetección de Santa Bárbara)

SLC Scan Line Corrector (Corrector de Línea de Escaneo)

TIFF Tagged Image File Format (Formato de archivo de imagen etiquetado)

TIRS Thermal Infrared Sensor (Sensor Infrarrojo Térmico)

USGS United States Geological Survey (Servicio Geológico de Estados Unidos)

UTM Universal Transverse Mercator (Universal Transversal de Mercator)

RESUMEN

El objetivo del presente trabajo de titulación fue diseñar e implementar un sistema que permite evaluar la variación del área de una laguna y un nevado del Ecuador mediante procesamiento digital de imágenes satelitales, en este caso se tomó la laguna de Yahuarcocha y el nevado Cotopaxi debido a la gran cantidad de imágenes satelitales disponibles sin distorsiones. Las imágenes descargadas del satélite Landsat – 7 y Landsat – 8 fueron obtenidas desde la plataforma Earth Explorer, tomando en cuenta que las imágenes del Landsat – 7 deben pasar por un Pre Procesamiento para mejorar su calidad debido al fallo que tuvo el Corrector de Línea de Escaneo (SCL), para lo cual se usó el software ArcGIS. Posteriormente, con el software MATLAB se realizó el sistema que lleva a cabo el Procesamiento de las imágenes que consistió en realizar un recorte del área de interés, generar una máscara para obtener un área más específica, aplicar la umbralización para convertir en una imagen binaria y pueda ser analizada, calcular el área que tiene cada imagen capturada en diferentes lapsos de tiempo de los dos recursos hídricos analizados y finalmente mostrar los resultados en una gráfica bidimensional. Obteniendo como resultado que los valores obtenidos son seguros y confiables, ya que la validación se realizó mediante 8 recursos hídricos, entre lagunas y nevados, a través de la estadística inferencial con la prueba T Student para una muestra. Concluyendo que el sistema arroja valores fiables debido que se realizó una comparación con valores hipotéticos referenciados de bibliografías confiables y la hipótesis nula fue aceptada en todos los casos analizados. Adicionalmente, se realizó un modelo matemático de predicción mediante el polinomio de grado 1, para así predecir comportamientos futuros. Es recomendable realizar el análisis con la mayor cantidad de imágenes que sea posible.

<IMÁGENES **Palabras** SATELITALES>, <LANDSAT7>, clave: <LANDSAT8>, <PROCESAMIENTO DE IMÁGENES>, <PRUEBA T STUDENT PARA UNA MUESTRA>, <MATLAB (SOFTWARE)>, <LAGUNA DE YAHUARCOCHA>, <NEVADO COTOPAXI>



1274-DBRA-UTP-2021

SUMMARY

The current degree work was aimed to design and implement a system that allows evaluating the variation of the area of a lagoon and a mountain in Ecuador through digital processing of satellite images. Yahuarcocha lagoon and the Cotopaxi mountain were taken to do this study due to many satellite images available without distortions. The images downloaded from the Landsat - 7 and Landsat - 8 satellite were obtained from the Earth Explorer platform, taking into account that the Landsat - 7 images must go through a Pre-Processing to improve their quality due to the failure of the Scan Line Corrector (SLC), so ArcGIS software was used. Subsequently, with the MATLAB software, the system in charge of the images processing was made. This process consists of making a cutout of the area of interest, generating a mask to obtain a more specific area, applying the thresholding to convert it into a binary image to be analyzed, calculate each image captured in different periods of the two analyzed water resources, and finally, show the results in a two-dimensional graph. Obtaining as a result that the values obtained are safe and reliable since the validation was carried out using 8 water resources, between lagoons and mountains, through inferential statistics with the Student's T-test for a sample. Furthermore, the system gives reliable values because a comparison was made with referenced hypothetical values from reliable bibliographies, and the null hypothesis was accepted in all analyzed cases. In addition, a mathematical prediction model was carried out using the polynomial of degree 1 to predict future behaviors. Therefore, it is advisable to perform the analysis with as many images as possible.

Keywords: <SATELLITE IMAGES>, <LANDSAT7>, <LANDSAT8>, <IMAGES PROCESSING>, <STUDENT'S T-TEST FOR A SAMPLE>, <MATLAB (SOFTWARE)>, <YAHUARCOCHA LAGOON>, <COTOPAXI MOUNTAIN >

INTRODUCCIÓN

Los Recursos Hídricos de la República del Ecuador son bienes naturales, los cuales de cierta manera forman parte del patrimonio natural del Estado, del dominio Público y de libre acceso que permite satisfacer la necesidad vital de la humanidad (Benavides Muñoz, 2019). De acuerdo al artículo 54 de la Ley Orgánica de Recursos Hídricos, Usos y Aprovechamiento del agua, menciona que las aguas superficiales que representan los ríos, lagos, lagunas, humedades, nevados, glaciares y caídas naturales son parte de los elementos que conforman la estructura del Dominio Hídrico Público Natural y Artificial (Mera Giler, 2015).

La variación constante que presenta el área de los diferentes recursos se puede ver afectada por el cambio climático debido a que la concentración de la lluvia es cada vez más escasa, existe pérdida de caudal de las lagunas y ocasiona que los glaciares se derritan de manera significativa. Es importante mencionar que los seres humanos también se encuentran involucrados debido al aumento de gases de efecto invernadero en la atmósfera ocasionando efectos evidentes (PNUD ECUADOR, 2019).

En el Ecuador, de acuerdo a los datos publicados en GoRaymi, una plataforma digital que promueve la cultura, el patrimonio y el turismo del país, existen 75 lagunas distribuidas en las 24 provincias siendo las más turísticas Quilotoa, Cuicocha y San Pablo por su variedad de flora y fauna (GoRaymi, 2015b). Por otro lado, El Telégrafo menciona que en el inventario Nacional de glaciares que fue detallado por el Instituto Nacional de Meteorología e Hidrología (INAMHI) existen 7 cumbres con cobertura glaciar siendo el Chimborazo, el Cotopaxi y el Cayambe los cuales poseen mayor cobertura de hielo (ElTelégrafo, 2017).

Debido a la variación constante que presentan los recursos hídricos en la actualidad se considera necesario realizar un monitoreo persistente de la cobertura hídrica de las lagunas y nevados del país, con el objetivo de generar un plan de acción previo frente a posibles desastres que podría ocurrir en un futuro, así como tratar de mitigar el efecto de las sequías de los recursos hídricos.

Para ello se diseña e implementa un sistema para evaluar la variación del área de lagunas y nevados del Ecuador mediante procesamiento digital de imágenes, en este caso para analizar el funcionamiento del sistema se toma la Laguna de Yahuarcocha y el nevado Cotopaxi, su metodología se basa en 4 procesos fundamentales que está constituido por la descarga de imágenes satelitales desde la WEB, después es el Pre procesamiento de ciertas imágenes satelitales para la adecuación para el Procesamiento de las imágenes que es en el apartado en el que se obtiene los resultados y finalmente estos resultados son mostrados en una gráfica bidimensional.

FORMULACIÓN DEL PROBLEMA

¿Se puede diseñar e implementar un sistema que evalúe la variación del área de una laguna y un nevado del Ecuador mediante procesamiento de imágenes satelitales?

SISTEMATIZACIÓN DEL PROBLEMA

¿Cuáles son las condiciones climáticas y ambientales que provocan alteraciones sobre los recursos hídricos y cuáles son las diferentes técnicas existentes para el procesamiento de imágenes?

¿Existe una base de datos especifica de una laguna y un nevado del Ecuador en un periodo mínimo de 10 años?

¿Cómo se podría graficar el área de la laguna y nevado respecto a las imágenes de la base de datos creada?

¿Es posible validar los resultados obtenidos mediante técnicas estadísticas de comparación?

¿Cómo modelar matemáticamente los resultados obtenidos con el algoritmo para establecer un posible comportamiento a futuro?

JUSTIFICACIÓN TEÓRICA

En la actualidad, el comportamiento de los recursos hídricos varía drásticamente debido al calentamiento global, las condiciones climáticas y la actividad humana. Lo cual produce las sequías, aumento del nivel del mar, desaparición de algunas especies, reducción de agua dulce, y con el transcurso del tiempo puede ocasionar daños considerables en la población debido a repentinas inundaciones.

Por lo que es necesario realizar un monitoreo constante de los nevados y lagunas de nuestro país, y de cierta manera poder desarrollar un plan de acción previo frente a los posibles fenómenos naturales que podrían ocurrir en un futuro.

Tomando en cuenta que, en septiembre del año 2019 en la Revista Ciencia Digital se publicó un artículo denominado "Sistema de Procesamiento Digital de Imágenes Satelitales para Cálculo de Áreas de Interés", realizado por Tinajero José Luis, Lozada Pablo, Zabala Mónica y Jiménez Cristhy. Se considera relevante diseñar e implementar un sistema que evalúe la variación del área de una laguna y un nevado del Ecuador mediante procesamiento de imágenes satelitales, con el objetivo de comparar la rapidez con la que su área va cambiando y desarrollar un modelo

matemático mediante el cual se pueda predecir el comportamiento y tratar de mitigar sus efectos. Justificando así el trabajo de titulación planteado.

JUSTIFICACIÓN APLICATIVA

El presente proyecto se realizará a través del procesamiento de imágenes satelitales con la ayuda del software ideal que se seleccionará en el transcurso del proyecto de titulación, que básicamente se iniciará con una base de datos de imágenes satelitales que se elaborará en el transcurso del trabajo de alguna laguna o nevado del Ecuador.

Para la elaboración de la base de datos de este proyecto se utilizará los satélites Landsat – 7 y Landsat – 8, ya que éstos fueron lanzados en 1999 y 2013, respectivamente, los cuales resultan ser adecuados para el desarrollo del sistema, las imágenes proporcionadas por estos satélites cuentan con múltiples bandas espectrales dando como resultado imágenes de gran resolución. Las imágenes proporcionadas por estos satélites serán descargadas de forma gratuita.

Una vez que se tenga las imágenes de entrada, lo que se haría es seleccionar el área de interés y después convertir en una imagen binarizada, es decir, en una imagen de blanco y negro, en la cual generalmente el color negro representaría la laguna o nevado, mientras que todo el contorno estaría representado por el color blanco, después de estos procesos y de ciertas etapas de pos procesamiento se llegará a obtener un resultado final del sistema, que consistiría en visualizar una gráfica en forma de función del valor del área respecto al tiempo de la toma de imágenes, que permitirá determinar los cambios de área de la laguna o nevado estudiado. Con esta información se pretende realizar un modelo de predicción para observar cual podría ser el comportamiento a futuro de la laguna o nevado.

OBJETIVOS

OBJETIVO GENERAL

Diseñar e implementar un sistema que evalúe la variación del área de una laguna y un nevado del Ecuador mediante procesamiento de imágenes satelitales.

OBJETIVOS ESPECÍFICOS

- Desarrollar el estado del arte de las condiciones climáticas y ambientales que provocan alteraciones sobre los recursos hídricos, así como las diferentes técnicas existentes para el procesamiento de imágenes.
- Crear una base de datos con imágenes satelitales de acceso libre en un periodo mínimo de 10 años de una laguna y un nevado del Ecuador.
- Desarrollar el algoritmo necesario para el diseño del sistema que grafique los resultados del área de la laguna y nevado respecto a cada imagen de la base de datos creada.
- Validar los resultados obtenidos mediante técnicas estadísticas de comparación.
- Modelar matemáticamente los resultados obtenidos con el algoritmo para establecer un posible comportamiento a futuro.

CAPÍTULO I

1 MARCO TEÓRICO

En el presente capítulo se detalla un resumen sobre las lagunas y los nevados que existen en el Ecuador, las causas que provocan alteraciones en el comportamiento hídrico y los impactos que estos ocasionan. Se especifica también el nombre del satélite que se utiliza para la detección de las imágenes satelitales y el sitio web de donde van a ser descargadas directamente. Además, se conoce las etapas y técnicas que posee el procesamiento de imágenes y los softwares que pueden ser utilizados para el desarrollo del trabajo. Finalmente, se analiza los proyectos similares existentes sobre el trabajo de titulación que servirán como guía para el desarrollo del mismo.

1.1 Lagunas y nevados del Ecuador

Lagunas

Se considera a la acumulación de agua generalmente dulce que se encuentra estancada en un lugar específico, pueden presentar diferentes dimensiones y su característica fundamental es que se encuentran separadas mediante una barrera física del océano. Se tiene presente que al pasar el tiempo pueden desaparecer del paisaje debido a dos razones principales: la acumulación de materia orgánica o sedimentos. Dichas acumulaciones se pueden dar debido a los materiales que son arrastrados desde el exterior por las lluvias o corrientes que suelen producirse, conocida como de origen alóctono, o a su vez por causa de su propio metabolismo que se refiere al de origen autóctono (Tito Ontaneda, 2018).

En el Ecuador, las lagunas generalmente son de dimensiones pequeñas, pero existe una gran cantidad de ellas. En la región Litoral o Costa la laguna que presenta mayor consideración está ubicada en la provincia de Esmeraldas y es la de Sade, mientras que en la región Interandina o Sierra el mayor número de lagunas se encuentran ubicadas en la provincia de Imbabura y son destacadas debido a la gran acogida turística que estas poseen, como la de San Pablo y la de Yahuarcocha (Joomla, 2020).

Existen alrededor de 75 lagunas en el país, que se encuentran distribuidas en las 4 regiones naturales, las cuales están conformadas por 24 provincias como se puede observar en el mapa político del Ecuador. A continuación, en la Tabla 1-1, se detalla algunas de las lagunas que forman parte del país de acuerdo a la provincia en donde están ubicadas:

Tabla 1-1: Lagunas situadas en el Ecuador de acuerdo a su provincia

Región	Provincia	Laguna	Región	Provincia	Laguna
	Azuay	• De Busa		Bolívar	• De la
		• De Ñariguiña			Encañada
					• De las Garzas
	Cañar	• Culebrillas		Carchi	• Verdes
		• Encantada de			• Del Salao
		Sanguín			
	Cotopaxi	• De Quilotoa		Chimborazo	• De El Altar
		• De Anteojos	Andina		• Azul
		• Limpiopungo			• Pintada
Andina		• De Yambo			• Tazaron
					• De Ozogoche
					• De Colta
	Imbabura	Cuicocha		Loja	• Cueva de
		• De Piñan			Lagarto
					• De Chinchilla
	Tungurahua	• De San Borja	Litoral	El Oro	• Encantada de
		• Negra			Chillacocha
					• Encantada de
					Piñas
	Morona	De Chupianza	Amazónica	Napo	Azul Tena
Amazónica	Santiago				
Amazomca	Sucumbíos	Lagartococha	Insular	Galápagos	• De los Diablos
		Pañacocha			• El Junco

Fuente: (GoRaymi, 2015b)

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

Nevados

De acuerdo a los datos registrados en el inventario nacional de glaciares elaborado por el Instituto Nacional de Meteorología e Hidrología (INAMHI), en el Ecuador existen siete cumbres con cobertura glaciar, por ejemplo, tenemos el nevado Chimborazo ubicado a 6.310 msnm, Cotopaxi ubicado a 5.897 msnm, Cayambe ubicado a 5.790 msnm, Antisana ubicada a 5.704 msnm, El Altar ubicado a 5.319 msnm, Los Illinizas ubicado a 5.248 msnm y por último Carihuayrazo ubicado a 5.110 msnm (ElTelégrafo, 2017).

A continuación, en la Tabla 2-1, se detallan los glaciares que presentan mayor cobertura de hielo en su cumbre.

Tabla 2-1: Glaciares con su respectiva cobertura de hielo

Glaciar	Cobertura (km²)
Antisana	12.2
Cotopaxi	14
Chimborazo	9.4
Cayambe	9.3
El Altar	4.6

Fuente: (ElTelégrafo, 2017)

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

1.1.1 Causas que provocan alteraciones en el comportamiento hídrico

Existen varias causas que provocan que el comportamiento hídrico de las lagunas y nevados del Ecuador se vean alterados de cierta manera, a continuación, se detalla algunas de ellas (Iberdrola, 2020; Mancomunidad de Tentudía, 2019):

- Cambio climático y sobrecalentamiento global: esto puede ser realizado por actividades humanas y naturales.
- Actividad humana: específicamente por la presencia del dióxido de carbono y recepción de gases de efecto invernadero derivados de la industria, el transporte, la deforestación o la quema de combustibles fósiles.
- Concentración atmosférica de dióxido de carbono.

1.1.2 Impactos

La sequía de las lagunas del país provoca la disminución de cobertura y en casos extremos pueden llegar a desaparecer. Por lo tanto, puede provocar que las producciones agrícolas lleguen a perderse, lo que a su vez esto puede provocar la escasez de alimentos y por ende el precio sube debido a la ley de la oferta y la demanda. Además, puede producir la migración de especies animales y daños en el hábitat, o incluso la pérdida de la biodiversidad que significaría la extinción de especies animales y vegetales (Mancomunidad de Tentudía, 2019).

Por otro lado, con el derretimiento de los glaciares puede provocar la desaparición de ciertas especies ya que afectaría al hábitat natural de animales terrestres y acuáticos, significa también que la población tenga menor cantidad de agua para consumo, y para regadío. También puede

provocar que el nivel del mar aumente y ocasionar fuertes inundaciones en un futuro (Iberdrola, 2020).

1.1.3 Laguna de Yahuarcocha

Su nombre significa Lago de Sangre que se deriva del quichua, *cocha* = lago y *yaguar* = sangre, en su alrededor se encuentra lomas y miradores naturales, también cuenta con un entorno de fincas, cultivos y terrenos de indígenas. En el mes de septiembre de cada año se lleva a cabo el Yahuarcocha autódromo que consiste en la organización de competencias automovilísticas nacionales e internacionales desde el año 1970, dicha actividad es la que ha impulsado al desarrollo del turismo (Rutaviva.com, 2017).

Yahuarcocha representa la tercera laguna Sagrada que se encuentra en el Ecuador, cuenta con un paisaje atractivo como se puede observar en la Figura 1-1, y en la actualidad es el lugar más visitado por los turistas en la provincia de Imbabura, en donde se puede realizar paseos en canoa, practicar moto, esquí acuático y en distintas ocasiones se realizan competencias de natación. Las especies de fauna que se pueden hallar en dicha zona son los peces, patos, garzas, gorrión, golondrinas, entre otros. Y si se refiere a la flora se encuentra cápulo, eucalipto, moras, chirimoya, aguacate, y mucho más (ViajandoX, 2020a; Rutaviva.com, 2017).



Figura 1-1. Laguna de Yahuarcocha

Fuente: https://www.ibarra.gob.ec//2020/01/15/laguna-de-yahuarcocha-declarada-area-de-conservacion-y-uso-sustentable-cantonal/

A continuación, en la Tabla 3-1, se puede observar las características más importantes sobre la laguna de Yahuarcocha:

Tabla 3-1: Características de la Laguna de Yahuarcocha

Provincia	Imbabura
Ciudad	Ibarra
Dirección	A 5 km de la ciudad de Ibarra
Antigüedad	12.000 años aproximadamente
Perímetro navegable	7970 m
Profundidad	8 m
Temperatura del agua	11°C
Elevación	2190 msnm
Superficie	257 hectáreas

Fuente: (ViajandoX, 2020a; Rutaviva.com, 2017)

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

1.1.4 Nevado Cotopaxi

Se encuentra ubicado sobre la Cordillera Oriental a una distancia de 35 km al Noreste de Latacunga y a 45 km al Sureste de Quito. En sus laderas, se observa diferentes rasgos minerales producidas por varias erupciones volcánicas de la antigüedad, en sus faldas existe un refugio desde donde se tiene una vista que abarca el valle y la laguna de Limpiopungo, donde se puede observar patos silvestres. A continuación, se detalla las características más relevantes (ViajandoX, 2020b):

- Uno de los volcanes más altos que se encuentran activos.
- Representa el segundo volcán más alto de todo el Ecuador.
- Es muy atractivo por la presencia de su glaciar.
- El volumen estimado es de 700 millones de m³.
- Tiene una cobertura de hielo estimada de 14 km².

En la Figura 2-1, se puede observar el nevado "Cotopaxi", en el cual se visualiza su extendido glaciar, la razón por la cual es uno de los nevados más atractivos.



Figura 2-1. Nevado Cotopaxi

Fuente: (ViajandoX, 2020b)

1.2 Imágenes Satelitales

En este punto se va a detallar el significado de imágenes satelitales, seguido de una explicación amplia del satélite que se va a usar en este caso Landsat, tomando en cuenta que, de esta gama de satélites los de interés son el Landsat -7 y Landsat -8.

1.2.1 Definición

Se considera al resultado obtenido una vez que se captura la radiación emitida o reflejada mediante la superficie de la tierra gracias a un sensor que está ubicado a bordo de un satélite artificial. Dependiendo de la altitud que se encuentre el sensor y la calidad del mismo se obtendrá una fotografía con una mejor resolución, pero es importante tomar en cuenta que la calidad de la imagen se ve afectada por las condiciones meteorológicas existentes al instante que se está realizando la toma, los tipos de imágenes satelitales pueden poseer varias características como (Sánchez Jara, 2012):

- Colores
- Resolución
- Elevación
- Forma
- Tamaño

1.2.2 Satélites LANDSAT

LANDSAT se refiere a un conjunto de satélites utilizados para la observación de la Tierra que se encuentran gestionados en conjunto por la NASA (por sus siglas en inglés, *National Aeronautics and Space Administration*) y la USGS (por sus siglas en inglés, *United States Geological Survey*) y cuenta con un registro espacial más amplio y continuo de la Tierra. Los satélites Landsat orbitan diariamente la tierra y brindan de cierta manera información esencial con el objetivo de brindar ayuda a los administradores de la Tierra y por ende a los responsables políticos que se encargan de tomar decisiones referente a los recursos naturales y el medio ambiente (Bravo Morales, 2017).

A continuación, en la Tabla 4-1, se detalla la serie de satélites Landsat existentes con los respectivos años de funcionamiento:

Tabla 4-1: Satélites Landsat y años de funcionamiento

Satélite Landsat	Tiempo de funcionamiento
Landsat 1	23/07/1972 – 06/01/1978
Landsat 2	22/01/1975 – 25/01/1982
Landsat 3	05/03/1978 – 31/03/1983
Landsat 4	16/06/1982 – 14/12/1993
Landsat 5	07/03/1984 - 05/06/2013
Landsat 6	03/10/1993 – Lanzamiento fallido
Landsat 7	15/04/1999 – Actualidad
Landsat 8	11/02/2013 – Actualidad

Fuente: (Bravo Morales, 2017)

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

1.2.3 *Landsat* – 7

Desde la base de la Fuerza Aérea Vandenberg ubicada en California fue lanzado el satélite Landsat – 7, el 15 de abril de 1999 en el cohete Delta II, el mismo que lleva incorporado un sensor ETM+, los productos de Landsat – 7 se entregan como imágenes de 8 bits con 256 niveles de gris. En junio del año 2003 se ha adquirido y entregado datos con sólo el 70% del rendimiento, debido a que el Corrector de Línea de Escaneo (SLC, por sus siglas en inglés) tuvo un fallo, el cual es el instrumento responsable de equilibrar el movimiento hacia adelante de dicho satélite (USGS, 2018; Geocento, 2015). En la Figura 3-1, se logra observar el satélite Landsat – 7.

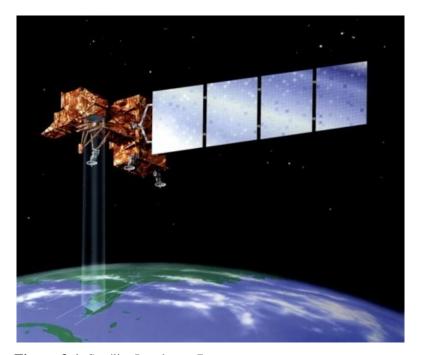


Figura 3-1. Satélite Landsat – 7

Fuente: https://eo.belspo.be/fr/satellites-and-sensors/landsat-7

El satélite Landsat – 7, cuenta con algunos beneficios principales que lo caracterizan, los cuales se detallan a continuación (Taylor, 2020):

- Continuidad de la misión: este satélite espacial terrestre de teledetección cuenta con imágenes multiespectrales de la superficie de la Tierra por más de 40 años, comienza con el satélite Landsat 1, pero particularmente se registra un base de datos que contiene imágenes de la Tierra de manera continua desde el Landsat 4 que fue lanzado en el año 1982.
- Misión de estudio global: los datos proporcionados por el satélite Landsat 7 son adquiridos con el objetivo de construir y actualizar el archivo global de imágenes, la cuarta parte de la masa terrestre aproximadamente adquieren imágenes cada 16 días tomando en cuenta los cambios estacionales de la vegetación y evita obtener imágenes de las áreas nubladas, con la finalidad de optimizar los datos de manera estratégica.
- Productos de datos asequibles: a partir de octubre del año 2008 los datos que fueron obtenidos por el satélite Landsat – 7 se convirtieron en forma gratuita para todo el público, debido a lo cual en diciembre del año 2009 todos los datos del satélite registrados en el archivo USGS también fueron gratuitos.
- Calibración absoluta: los datos pertenecientes al satélite Landsat 7 del sensor ETM+ se encuentran calibrados mejor del 5% y generalmente son utilizados como un estándar en órbita para una calibración cruzada de diferentes misiones de detección de manera remota de la Tierra.

En la Tabla 5-1, se detallan algunas características que presenta el satélite Landsat – 7:

Tabla 5-1: Características del satélite Landsat – 7

Parámetros	Landsat – 7
Altitud de Órbita	705 km
Ancho de pasada	185 km
Distancia de Muestreo (GSD)	15 – 30 km
Expectativa de vida	2020
Ciclo de repetición	16 días
Grados de Inclinación	98.2 grados
Tiempo de rodeo a la Tierra	99 minutos
Tiempo de cruce ecuatorial	10:00 am +/- 15 minutos
Tamaño de escena	170 km x 185 km

Fuente: (Geocento, 2015)

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

1.2.3.1 Sensor ETM +

El sensor *Enhanced Thematic Mapper Plus* se introdujo con el satélite Landsat – 7, el cual fue construido por Raytheon SBRS (por las siglas en inglés de *Santa Barbara Remote Sensing*), Goleta, CA. El sensor ETM+ presenta un intervalo de muestreo de Tierra o conocido como tamaño de pixel de 30 m reflectante y 60 m térmico, cuenta con un calibrador solar de apertura completa (FASC) y por otro lado un calibrador solar de apertura parcial (PASC) (USGS, 2018), además representa 8 bandas espectrales las cuales se detallan en la Tabla 6-1:

Tabla 6-1: Bandas del sensor ETM +

Sensor	Nº de	Nombre de	Longitud de	Resolución	Resolución
	banda	banda	onda (µm)	Espacial (m)	radiométrica
ETM +	1	Azul	0,45-0,52	30	8 bits
ETM +	2	Verde	0,52 – 0,60	30	8 bits
ETM +	3	Rojo	0,63 – 0,69	30	8 bits
ETM +	4	NIR	0,77 – 0,90	30	8 bits
ETM +	5	SWIR 1	1,55 – 1,75	30	8 bits
ETM +	6	Térmico	10,40 – 12,50	60*(30)	8 bits
ETM +	7	SWIR 2	2,09 – 2,35	30	8 bits
ETM +	8	Pancromático	0,52 – 0,90	15	8 bits

Fuente: https://eos.com/landsat-7/

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

La Tabla 6-1, resume que el sensor ETM+ cuenta con tres bandas en el espectro visible (1, 2 y 3), una banda en el infrarrojo cercano (4), dos bandas en el infrarrojo de onda corta (5 y 7), una banda térmica (6) y finalmente una banda pancromática (8).

1.2.4 Landsat – 8

El satélite Landsat – 8 (formalmente conocido como LDCM, por las siglas en inglés de *Landsat Data Continuity Mission*) realizó su lanzamiento desde la Base de la Fuerza Aérea Vandenberg, California, en un cohete Atlas-V el 11 de febrero del año 2013. Dicho satélite fue el más reciente en ser lanzado y lleva consigo dos instrumentos o sensores: OLI y TIRS (USGS, 2017). En la Figura 4-1, se puede observar el satélite Landsat – 8.



Figura 4-1. Satélite Landsat – 8

Fuente: https://eo.belspo.be/fr/satellites-and-sensors/landsat-8

A continuación, se detalla algunas de las características que presenta el satélite Landsat – 8 (Earth Observing System, 2020a):

- Fue construido por Orbital Science Corporation.
- Su vehículo fue un cohete Atlas-V.
- Contiene dos sensores OLI y TIRS.
- El tamaño de la escenografía es de 170 km x 185 km.
- Su vida útil es considerada de un mínimo de 5 años.
- Órbita sincrónica con el sol.
- Tiene una altitud de 705 km.
- Ciclo de repetición 16 días con 233 órbitas.
- Inclinación de 98.2 grados.
- Tiempo de giro a la tierra de 98.9 minutos.

- Hora de cruce ecuatorial 10:00 am +/- 15 minutos de diferencia.
- Velocidad de transmisión de datos de 384 Mbps.

1.2.4.1 Sensor OLI

El sensor *Operational Land Imager* (OLI, por sus siglas en inglés) captura los datos de la Tierra con precisión radiométrica de manera mejorada en un rango dinámico de los 12 bits, lo que mejora de cierta manera la relación general de señal/ruido, lo cual permite que exista una caracterización del estado y la condición que tiene la cobertura terrestre. Presenta 4096 niveles potenciales de gris, mientras que los instrumentos Landsat 1 al 7 de 8 bits solo cuentan con 256 niveles de gris, además, es importante mencionar que los 12 bits se escalan a enteros de 16 bits (2⁴), para poder trabajar correctamente con las imágenes satelitales (USGS, 2017).

A continuación, en la Tabla 7-1, se detalla los datos que presenta el sensor OLI en el satélite Landsat – 8:

Tabla 7-1: Bandas espectrales del sensor OLI

Sensor	Nº de	Nombre de la	Longitud de	Resolución	Resolución
	banda	banda	onda (µm)	Espacial (m)	Radiométrica
OLI	1	Costera	0,43 - 0,45	30	16 bits
OLI	2	Azul	0,45 - 0,51	30	16 bits
OLI	3	Verde	0,53 – 0,59	30	16 bits
OLI	4	Rojo	0,64 - 0,67	30	16 bits
OLI	5	NIR	0,85-0,88	30	16 bits
OLI	6	SWIR 1	1,57 – 1,65	30	16 bits
OLI	7	SWIR 2	2,11 – 2,29	30	16 bits
OLI	8	Pancromática	0,52 - 0,90	15	16 bits
OLI	9	Cirrus	1,36 – 1,38	30	16 bits

Fuente: (Bravo Morales, 2017)

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

En resumen, el sensor OLI está formado por nueve bandas espectrales que empiezan desde lo visible, luego pasa por los infrarrojos y termina en el espectro de radiación de ondas bajas, tomando en cuenta que las imágenes de resolución espacial toman valores de 15 y 30 metros, proporcionando de cierta manera imágenes de buena calidad desde el satélite Landsat – 8.

1.2.4.2 Sensor TIRS

El sensor TIRS (por las siglas en inglés de *Thermal Infrared Sensor*) que se encuentra incorporado en el satélite Landsat – 8 recepta datos para solamente dos bandas espectrales, los datos TIRS de 100 metros se registran en los datos del sensor OLI para crear productos de datos de 12 bits. Las bandas espectrales con las que trabaja el sensor TIRS detectan datos infrarrojos térmicos, lo cual se considera una herramienta imprescindible si el objetivo es medir la temperatura que presenta la superficie de la Tierra (Bravo Morales, 2017). A continuación, en la Tabla 8-1, se detalla las bandas que presenta el sensor TIRS:

Tabla 8-1: Bandas espectrales del sensor TIRS

Sensor	Nº de	Nombre de la	Longitud de	Resolución	Resolución
	banda	banda	onda (µm)	Espacial	Radiométrica
TIRS	10	Infrarrojo térmico 1	10,60 – 11,19	100*(30)	16 bits
TIRS	11	Infrarrojo térmico 2	11,50 – 12,51	100*(30)	16 bits

Fuente: (Bravo Morales, 2017)

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

Entonces, tanto la banda 10 y la banda 11 del satélite Landsat – 8 que pertenece al sensor TIRS permite una resolución de 100 metros, un mapeo térmico y la humedad estimada del suelo (USGS, 2017).

Finalmente, en la tabla Tabla 9-1, se puede observar las aplicaciones que tiene cada banda tanto para el satélite Landsat -7, como para el satélite Landsat -8.

Tabla 9-1: Aplicaciones de los satélites Landsat 7 y 8

Landsat – 7	Landsat – 8	Descripción
(ETM+)	(OLI - TIRS)	
	Banda 1 – Costera	Para mapeo de costas y estudios de aerosol.
Banda 1 – Azul	Banda 2 – Azul	Útil para mapeo batimétrico, delimitar costas, diferenciar suelo de vegetación, detección de rasgos urbanos, vías y construcciones.
Banda 2 – Verde	Banda 3 – Verde	Empleada para discriminar sedimentos en suspensión, evaluar vigor de las plantas por la alta reflectancia de la vegetación verde y sana, delinear aguas poco profundas, rasgos urbanos y de infraestructura.

	Banda 4 – Rojo	Permite un mayor contraste de áreas con y sin		
Banda 3 – Rojo		vegetación, discriminar gradientes de vegetación,		
		delimitar áreas urbanas y áreas agrícolas.		
	Banda 5 – NIR	Útil para el cálculo de biomasa de vegetación,		
Banda 4 – NIR		delimitar costas, para diferenciación suelos -		
Daliua 4 – NIK		cultivos y suelos – agua, para geomorfología,		
		suelos y geología.		
	Banda 6 – SWIR 1	Se alcanzan a penetrar nubes delgadas. Es útil		
Dando 5 CWID 1		para discriminar contenido de humedad en los		
Banda 5 – SWIR I		suelos y la vegetación, diferenciar entre nubes,		
		nieve y hielo.		
	Banda 7 – SWIR 2	Útil para discriminar tipos de rocas, para estudios		
Banda 7 – SWIR 2		de suelos y mejora la determinación de		
		contenidos de humedad en suelos y vegetación.		
Banda 8 –	Banda 8 –	Es una imagen sensible a todo el espectro visible		
Pancromática	Pancromática	y más afinada en tanto su resolución es de 15m.		
	Banda 9 – Cirrus	Ofrece una mejora en la detección de nubes		
		cirrus.		
Banda 6 – Térmico	Banda 10 –	Útil para mapeo termal y estimación de humedad		
	Infrarrojo térmico 1	del suelo.		
	Banda 11 –	Mapeo termal mejorado y estimación de		
	Infrarrojo térmico 2	humedad del suelo.		
Banda 8 – Pancromática	Banda 7 – SWIR 2 Banda 8 – Pancromática Banda 9 – Cirrus Banda 10 – Infrarrojo térmico 1 Banda 11 –	suelos y geología. Se alcanzan a penetrar nubes delgadas. Es o para discriminar contenido de humedad en suelos y la vegetación, diferenciar entre nub nieve y hielo. Útil para discriminar tipos de rocas, para estud de suelos y mejora la determinación contenidos de humedad en suelos y vegetación Es una imagen sensible a todo el espectro visi y más afinada en tanto su resolución es de 15 no Ofrece una mejora en la detección de nul cirrus. Útil para mapeo termal y estimación de humedad el suelo. Mapeo termal mejorado y estimación		

Fuente: (Franco, 2017)

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

1.3 Adquisición de imágenes satelitales

En esta sección se detallan brevemente algunas de las páginas web que pueden ser útiles para la adquisición de las imágenes satelitales considerando que en el desarrollo del proyecto la utilizada es USGS EE.

1.3.1 USGS Earth Explorer (EE)

El explorador de la Tierra, fue desarrollado por el Explorador de la Tierra del Servicio Geológico de los Estados Unidos (USGS EE) que representa el portal de imágenes espaciales que se encuentran disponibles para todo el público. El cual permite buscar en línea, descargar y solicitar imágenes almacenadas que pertenezcan al satélite Landsat, por otro lado, también facilita fotografías aéreas y productos cartográficos. Se considera necesario registrarse en el EE debido a

que le permite acceso a una mayor variedad de funciones que solo como usuario invitado (Stolaf, 2020).

En la Figura 5-1, se puede observar la interfaz de usuario de EarthExplorer (EE):



Figura 5-1. Interfaz de usuario de Earth Explorer

Fuente: https://earthexplorer.usgs.gov/

1.3.2 European Space Agency (ESA)

La Agencia Espacial Europea se considera una organización intergubernamental encargada del desarrollo de la capacidad espacial de Europa y garantiza que su inversión en el espacio siga facilitando beneficios a todos los ciudadanos Europeos y del mundo en general (EUMETSAT, 2020). A continuación, se detallan las funciones que cumple la ESA por su parte (European Space Agency, 2020):

- Observan la Tierra: los satélites brindan la facilidad de mediante el espacio observar de mejor manera los efectos que produce los cambios climáticos, el alcance que genera las inundaciones y los desastres producidos por los incendios forestales.
- Conectan el Planeta: mediante la tecnología por satélite facilita que la comunicación mundial sea posible, facilitando dispositivos de televisión por satélite, las predicciones meteorológicas y principalmente el acceso al Internet en las diferentes zonas remotas.
- Navegación por el mundo: actualmente, una constelación de satélites en el espacio permite
 que los usuarios de todo el mundo puedan navegar, también gracias a los satélites se puede
 observar la ubicación de un cierto lugar o persona y generar la ruta exacta para llegar al sitio.

- Hacen el espacio más seguro: ayudan de cierta manera a que los vuelos espaciales presenten
 mayor seguridad y sostenibilidad, mediante una advertencia sobre los peligros espaciales
 como: la presencia de un asteroide, un fenómeno meteorológico o una basura espacial.
- Una ciencia asombrosa: el espacio facilita la oportunidad de experimentar, descubrir e innovar nuevas cosas, lo cual se ha demostrado mediante los descubrimientos de los científicos pertenecientes a la ESA con aplicaciones prácticas.
- Exploración en el espacio: cuenta con una tecnología y una experiencia para poder mantener a Europa en el centro de la nueva era de exploración espacial.

En la Figura 6-1, se puede apreciar la interfaz de usuario que presenta la Agencia Espacial Europea:



Figura 6-1. Interfaz de usuario de la ESA

Fuente: https://scihub.copernicus.eu/dhus/#/home

1.3.3 LAND VIEWER

Representa una interfaz web muy sencilla de usar e intuitiva desarrollada por *EOS DATA ANALYTICS, INC* proporcionada como un producto dirigido a todo el público, permite el uso a los usuarios que no son expertos en el tema, deja seleccionar un área geográfica que sea de interés para un análisis y también un tipo de datos de Observación de la Tierra para que se pueda aplicar en tiempo real su respectivo análisis de las imágenes (Earth Observing System, 2020b). Algunas de las ventajas que ofrece la interfaz se detalla a continuación (ZoneGIS, 2017):

- Portal gratuito e intuitivo
- Permite visualizar imágenes y combinar las bandas directamente
- Permite descargar las imágenes

 Se puede filtrar las imágenes a buscar de acuerdo a los criterios seleccionados como año, mes, elevación solar o porcentaje de nubosidad.

En la Figura 7-1, se puede observar la interfaz de usuario que presenta LAND VIEWER.

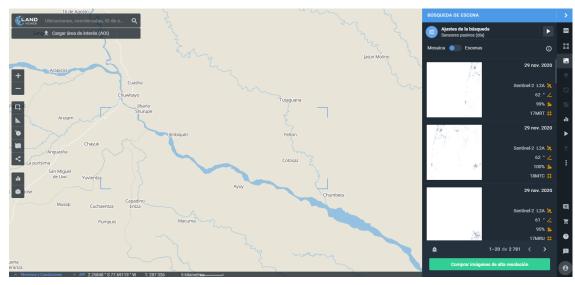


Figura 7-1. Interfaz de usuario de LAND VIEWER

Fuente: https://eos.com/landviewer/?lat=-1.99945&lng=-77.49962&z=11

1.3.4 LAADS DAAC

La distribución de atmosfera y nivel 1 de la NASA (**LAADS**, por las siglas en inglés de *NASA's Level-1 and Atmosphere Archive and Distribution System*) y el Centro de Archivo Activo Distribuido (*Distributed Active Archive Center*, **DAAC**, por sus siglas en inglés), representa una herramienta que se encuentra ubicada con el Sistema de procesamiento MODIS. Permite el acceso a los datos de MODIS Nivel 1, es decir, la localización y la luminosidad, y los productos de datos de atmosfera de nivel 2 y 3, la interfaz LAADS DAAC recibe los datos que son procesados de MODAPS, los archiva y a su vez distribuye los productos MODIS de los satélites Terra y Aqua (EARTHDATA, 2020).

A continuación, en la Figura 8-1, se observa la interfaz de usuario de LAADS DAAC.

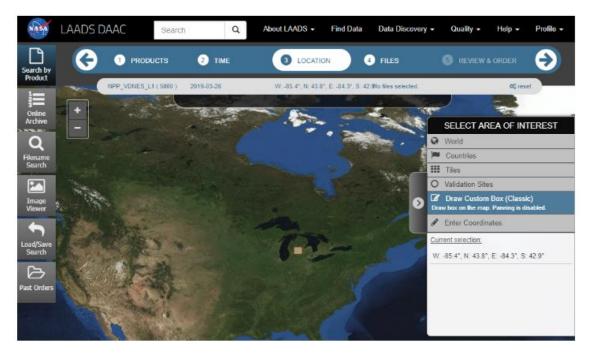


Figura 8-1. Interfaz de usuario de LAADS DAAC

Fuente: https://ladsweb.modaps.eosdis.nasa.gov/

1.4 Procesamiento de Imágenes

El procesamiento de imágenes tiene como objetivo mejorar la calidad de la imagen mediante la aplicación de varias técnicas, estas técnicas ayudan inicialmente a procesar adecuadamente una imagen original cuyo resultado es otra imagen ya procesada que será utilizada para ciertas aplicaciones. Su desarrollo se ha realizado como respuesta a los problemas constantes que pueden presentar las imágenes, las cuales se detallan a continuación (Avilés Pincay y Barcia Salavarria, 2016):

- Recopilación y codificación de las imágenes facilitando su almacenamiento, transmisión e impresión.
- Restauración y mejora de la imagen permitiendo una mejor interpretación del contenido sobre cierta superficie.
- Descripción y segmentación de imágenes.

1.4.1 Definición de una imagen digital

Una imagen digital está conformada por una cantidad finita de elementos y cada uno de ellos presentan una localidad y un valor específico, estos puntos pertenecientes a la imagen se les considera como pixeles, conociendo que pixel se define a la unidad mínima de medida que tiene una imagen digital (Aguirre Dobernack, 2013). A continuación, en la Tabla 10-1, se detalla brevemente las características importantes que tiene una imagen digital:

Tabla 10-1: Características importantes de una imagen digital

Característica	Definición		
Píxel	Cada elemento pequeño que conforma una imagen.		
Resolución	Se define la nitidez que puede presentar la imagen.		
	Mientras mayor sea la resolución la imagen será más		
	detallada y de buena calidad.		
Tamaño	Depende de la cantidad de pixeles que la imagen contenga.		
Tipos y formatos de la imagen	Los formatos más conocidos son BMP, JPEG, PNG, TIFF		
	y GIF.		
Profundidad de color	Representa el número de bits que son utilizados para		
	almacenar la información referente al color de cada pixel.		
Compresión	Comprime la imagen con el objetivo de poder enviar,		
	guardad y compartir de una manera más efectiva.		
Relación aspecto	Relación entre el ancho y el alto de una imagen digital.		

Fuente: (Gómez, 2015)

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

Cuando se habla de pixel, se interpreta que existen tipos de datos matriz de acuerdo al tipo de dato que contenga cada pixel, lo que se detalla de la siguiente manera en la Tabla 11-1:

Tabla 11-1: Tipos de datos de cada pixel

Tipo de dato	Detalle	Rango	Bytes por
			elemento
unit8	Entero de 8 bits	0 a 255	1
unit16	Entero de 16 bits	0 a 65535	2
unit32	Entero de 32 bits	0 a 4294967295	4
double	Valores de punto	Números negativos:	8
	flotante de doble	$-1,79769 \times 10^{308} \text{ a } -2,22507 \times 10^{-308}$	
	precisión de 64 bits	Números positivos:	
		$2,22507 \times 10^{-308} \text{ a } 1,79769 \times 10^{308}$	
int8	Entero de 8 bits	-128 a 127	1
int16	Entero de 16 bits	-32768 a 32767	2
int32	Entero de 32 bits	-2147483648 a 2147483647	4
logical	Binario	0 o 1	0.125

Fuente: (Medrano Garfia, 2014, p. 2; MathWorks, [sin fecha])

1.4.2 Características

Las características principales que define el procesamiento digital de imágenes son las siguientes (Avilés Pincay y Barcia Salavarria, 2016):

- Abarca un conjunto de técnicas necesarias para su aplicación.
- Se puede realizar mediante métodos óptimos o métodos digitales en un PC.
- Mejora el aspecto general de las imágenes.
- Se puede resaltar los detalles necesarios y específicos.
- Mejora la calidad de las imágenes.
- Permite extraer una característica específica de la imagen para su respectiva interpretación.

1.4.3 Espacios de color

Se interpreta como un modelo de composición del color, dicho de otra forma, es la cantidad de colores que permiten ser representados. La idea generaliza en englobar la mayor cantidad posible de colores visibles para el ojo humano. En este apartado se detalla brevemente los espacios de color más utilizados para su interpretación (Aguirre Dobernack, 2013; Taquía Gutiérrez, 2017, p. 13):

- RGB (Red, Green, Blue): es una composición del rojo, verde y azul. Este modelo es empleado
 principalmente en los sistemas informáticos, utilizados para crear y reproducir los colores en
 los monitores y pantallas.
- HSV (Hue, Saturation, Value): representa la composición del tono, saturación y el valor.
 Utilizado para describir la percepción del color cuando exista un cambio en alguna dimensión de la imagen.
- HSI (*Hue, Saturation, Intensity*): define la composición entre el tono, la saturación y la intensidad. Se establece mediante una transformación no lineal del espacio de color RGB.

1.4.4 Etapas y Técnicas

En este apartado se detalla las diferentes etapas que forman parte del procesamiento digital de imágenes, tomando en cuenta que cada etapa cuenta con diferentes técnicas que son útiles para su funcionamiento.

1.4.4.1 Adquisición

Se interpreta la forma de cómo se obtiene la imagen con la que se va a trabajar, para ello contamos con cuatro procesos útiles que se detallan a continuación (Gómez Trejos y Guerrero Guzmán, 2016):

- Formación de imágenes: es el proceso que se caracteriza en proyectar la información luminosa en 3D, que se refiere a la vida real, en un plano 2D, es decir, es la imagen digital. Los dispositivos que son usados para este proceso son las cámaras digitales.
- Representación de imágenes digitales: una imagen digital es una matriz o un vector bidimensional compuesto por números que van a depender del tipo de datos de la imagen, representados en cuadros pequeños como un mosaico, los cuales son conocidos como pixeles. En la Figura 9-1(a), se observa una imagen binaria en la cual cada pixel se define con 1 bit, por lo que si el bit es cero el color es negro y caso contrario es blanco; La Figura 9-1(b), representa una imagen en escala de grises, en donde cada pixel representa 1 byte que permite niveles desde 0 que es el color negro hasta 255 que representa el color blanco. Finalmente, en la Figura 9-1(c), se observa una imagen a color, en donde cada pixel equivale a 3 bytes, por lo que cada pixel está conformado por 3 valores: rojo, verde y azul, y cuenta con 16,7 millones de posibles combinaciones.



Figura 9-1. Representación de imágenes digitales

Fuente: (Gómez Trejos y Guerrero Guzmán, 2016)

- Dispositivos de captura: contamos con dos dispositivos de captura en lo que se refiere a una
 imagen digital: primero tenemos el escáner que es un periférico de entrada al ordenador que
 permite capturar una imagen o un documento de texto y lo transforma en información
 entendible por la PC, por otro lado, tenemos las cámaras de fotografía digital que captura la
 imagen mediante un dispositivo electrónico.
- Formatos de almacenamiento: representa la forma estándar de cómo se almacenan o guardan los datos que contiene la imagen, su variedad es amplia debido a la necesidad de almacenamiento, por lo cual a continuación, en la Tabla 12-1, se detalla algunos de estos formatos de almacenamiento.

Tabla 12-1: Formatos de almacenamiento más utilizados en la actualidad

Formatos	BMP	TIFF	GIF	JPEG
Desarrollador	Microsoft	Aldus – Adobe	Compuserve	Joint
				Photographic
				Experts Group
Objetivo	Permite entrada	Impresión de	Mejor transmisión	Almacenamiento
	y salida rápida	alta calidad y	de imágenes de	de imágenes
	por pantalla.	resolución.	color mediante	fotográficas.
			redes.	
	Desarrollado	Guarda archivos	Admite gamas de	Su nivel de
	para	originales.	colores de menor	compresión es
	aplicaciones		número.	ajustable.
	Windows.			
	Guarda gran	Ideal para	Idóneo para	Cuenta con una
Vantaina	cantidad de	imprimir o editar	publicar dibujos	paleta de 16
Ventajas	información de	imágenes.	en la web.	millones de
	la imagen.			colores.
	No sufre	Usa una	Útil para la	Ideal para
	pérdidas de	profundidad de	transmisión en las	fotografías.
	calidad.	color en el rango	redes.	
		de 1 a 32 bits.		
	El tamaño de las	Realiza archivos	No es muy	Solo es soportado
	imágenes es	muy grandes.	adecuado para las	en los
	muy grande, en		fotografías.	navegadores
	fotografías.			actuales.
	No es adecuado	Su	Problemas de	Si se realiza algún
	para la	almacenamiento	patentes por lo que	tipo de
Desventajas	transmisión por	en tiras lo hace	apareció PNG	compresión se
	red.	inadecuado para	como su	pierde su calidad.
		algunos usos.	alternativa.	
	Muy poco	Demasiado	Poco flexible.	La imagen puede
	popular.	flexible.		degradarse
				después de cada
				edición.
E	l s v Guerrero Guzmán 201			l

Fuente: (Gómez Trejos y Guerrero Guzmán, 2016)

1.4.4.2 Realce y mejora

Después que la imagen se encuentra digitalizada, existe la posibilidad de mejorar su calidad y su apariencia visual lo cual se puede realizar bajo la aplicación de una de las técnicas, con el objetivo de seleccionar una característica de la imagen que sea de interés para su análisis. Entonces, las actividades que generalmente realiza una técnica en cuanto a la imagen son («Tema 3: Realce de imagen» 2004):

- Permitir una reducción considerable del ruido el momento que se capta la imagen permitiendo resaltar el contenido de la misma, es decir, se elimina la textura que se pueda presentar en el fondo con una intensidad constante.
- Facilita el ajuste de la intensidad y el contraste resaltando el contenido de la imagen de su fondo.
- Resalta el realce de los bordes, enfatizando las transiciones que se encuentra en una imagen.

Las técnicas utilizadas para el realce y mejora de una imagen se dividen en realce en Dominio Espacial y realce en Dominio de Frecuencia, en la Tabla 13-1, se observa con mayor detalle:

Tabla 13-1: Técnicas utilizadas para el realce y mejora de una imagen.

Realce en el Dominio	Realce punto a punto: sus modificaciones se realizan sobre el valor de un pixel, sin afectar los pixeles vecinos.	Transformaciones de intensidad simples: mejora el contraste y luminosidad baja así como demasiada claridad. Procesado del histograma: normaliza la imagen en base a su aspecto, de manera que el valor de gris más pequeño es 0 y el máximo es 255.
Espacial: Se procesa directamente los pixeles de una imagen.	Realce con operaciones entre vecinos: las modificaciones sobre un pixel también toman en cuenta a los pixeles vecinos.	Filtro espacial: el valor de su pixel es modificado en relación a los pixeles vecinos. Filtros pasa bajo: el valor de cada pixel es reemplazado por el promedio de los niveles de gris de sus vecinos. Filtro de mediana: el valor del pixel central es reemplazado por la mediana de los niveles de gris de los pixeles vecinos.

Realce en Dominio de Filtro Ideal: Minimiza las frecuencias superiores a la frecuencia d		
Frecuencia: Existe una corte y permanecen las frecuencias inferiores.		
modificación en las	Filtro Butterworth: su objetivo es eliminar los ruidos externos que se	
componentes espectrales de	presentan, así como evitar la contaminación de la imagen.	
cada imagen.		

Fuente: (Gómez Trejos y Guerrero Guzmán, 2016)

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

1.4.4.3 Segmentación

El objetivo de este proceso es clasificar las partes que componen la imagen, lo que hace que una imagen quede dividida en diversas regiones con sus respectivas características, en donde, debido a las características que define cada una permite seleccionar las zonas de interés con la que se va a trabajar y a la cual se va aplicar diversas técnicas elegidas. Para el proceso de segmentación se define tres técnicas útiles que se detallan a continuación (Gómez Trejos y Guerrero Guzmán, 2016):

 Detección de bordes: su objetivo es localizar la intersección de las zonas para determinar sus respectivas regiones, las técnicas más conocidas dentro de este grupo tenemos Roberts, Prewitt, Sobel y Candy. La detección de bordes cuenta con una primera derivada que aplica el operador gradiente y una segunda derivada que aplica el operador lapaciano.

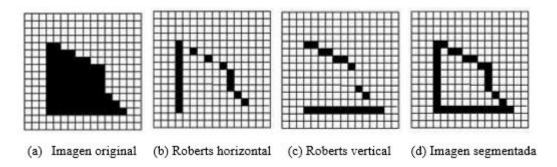


Figura 10-1. Segmentación de una imagen mediante el operador Roberts

Fuente: (Gómez Trejos y Guerrero Guzmán, 2016)

Por ejemplo, en la Figura 10-1, se puede observar el proceso de una imagen la cual es aplicada el operador Roberts, en donde en la Figura 10-1(a), se tiene una imagen original capturada, en la Figura 10-1(b), se observa la imagen a la cual se le aplicó la técnica Roberts horizontal, luego en la Figura 10-1(c), se aprecia la imagen después de aplicarle el operador Roberts vertical y finalmente en la Figura 10-1(d), se tiene la imagen segmentada, es decir la suma de las dos aplicaciones.

• Umbralización: su objetivo es convertir una imagen que presenta diferentes tonalidades en una nueva imagen a blanco y negro, tal y como se puede observar en la Figura 11-1, mediante la elección de un umbral que permita unir los pixeles que forman parte de los objetos de una imagen lo que les diferencia de su fondo. Los umbrales más utilizados son: umbral global, umbral dinámico y umbral local. Las técnicas que son usadas para la umbralización es la de dos picos por lo que se debe buscar los dos picos altos del histograma y el punto más bajo que se encuentra entre ellos. Otra técnica es la de Otsu que utiliza la distribución de la probabilidad, la media y la varianza de las diferentes intensidades con el objetivo de definir un umbral óptimo.



Figura 11-1. Imagen con umbralización

Fuente: (Medrano, 2014)

• Basado en regiones: el objetivo de esta técnica es dirigirse en la búsqueda de las regiones de interés de la imagen, una imagen original se puede dividir en regiones de acuerdo a sus características que las diferencia de las demás, esto se logra debido a que los pixeles que se encuentran en una región presentan características similares. Por ejemplo, en la Figura 12-1, se observa una imagen que se encuentra segmentada mediante la técnica basada en regiones. En la cual, en la Figura 12-1(a), se observa la imagen original capturada, luego en la Figura 12-1(b), muestra la segmentación basada en regiones y finalmente la Figura 12-1(c), presenta la imagen resultante después de la segmentación.

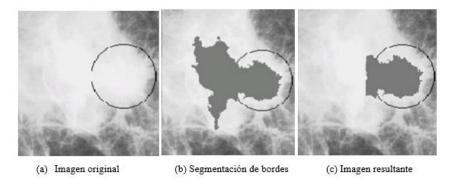


Figura 12-1. Segmentación de una imagen basado en regiones

Fuente: (Gómez Trejos y Guerrero Guzmán, 2016)

1.4.4.4 Extracción de características

La función de esta etapa es extraer las características que puede presentar una imagen como su color, área, tamaño y perímetro. Para ello se requiere de varios métodos o técnicas, por lo general es necesario la aplicación de varias de ellas para obtener una extracción de características completa. Al momento de seleccionar las características que se va a extraer se necesita tomar en cuenta lo siguiente (Gómez Trejos y Guerrero Guzmán, 2016):

- El tiempo y costo de la extracción, no debe ser complejo.
- Su ubicación debe ser muy precisa, de tal forma que el error de estimación sea muy bajo.
- La geometría de la imagen debe estar bien definida para que no exista ningún problema en su calidad.

Las técnicas que son usadas dentro de la etapa de extracción de características de una imagen se detallan en la Tabla 14-1.

Tabla 14-1: Técnicas de la extracción de características

	Puntos de fuga: en donde convergen las proyecciones de las rectas paralelas a una dirección específica en el espacio, perpendiculares al plano de proyección.	Método de la intersección de las rectas: delimita el encuentro de 2 rectas perspectivas. Método de la minimización del área del triángulo: cálculo y minimización de la superficie de triángulos, estos son formados por segmentos extraídos de la imagen y el punto de fuga.
Extracción de puntos	Puntos de esquina: representa los puntos más alejados de la zona de interés de la imagen.	Utilización del gradiente de intensidad y de dirección como medida de esquinidad. Utilización de la gradiente de puntos vecinos perpendiculares a la dirección gradiente del punto. En un área de 3×3 se localiza los puntos A y B con un valor gris que sea similar al punto C. Entre estos puntos se forman los vectores CA y CB, cuya diferencia es la medida de esquinidad.

Extracción de líneas	Canny + Burns	Extrae los bordes mediante el algoritmo Canny y segmenta mediante el algoritmo Burns.	
	Algoritmo de Canny	Fases: 1) Obtención del gradiente. 2) Supresión no máxima al resultado obtenido por la gradiente. 3) Histéresis del umbral a la suspensión no máxima. 4) Cierre de los entornos abiertos.	
	Algoritmo Burn	RANSAC: calcula y determina lo parámetros del modelo matemático del conjunto de datos identificados. Transformada de Hough para líneas: detecta las	
		figuras de las imágenes digitales.	
Extracción de círculos	Transformada de Hough para círculos.	 Aplicada a figuras geométricas que transforma los puntos de la imagen en un espacio de parámetros. Primero se realiza la detección de bordes y posterior se aplica la transformada. 	

Fuente: (Gómez Trejos y Guerrero Guzmán, 2016)

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

1.4.5 Software para el procesamiento de imágenes

En este apartado se detalla los diferentes softwares que pueden ser usados para el procesamiento de imágenes y el software para la realización de corrección de las imágenes satelitales respectivas.

1.4.5.1 ArcGIS

Es un software utilizado en sus principios para el análisis y procesamiento de los datos espaciales y hoy en día ha evolucionado convirtiéndose en un grupo de varias aplicaciones relacionadas entre sí, destinadas al manejo y tratamiento de la diversa información geográfica. Esta herramienta permite crear, administrar, editar, analizar y manipular la información geográfica que se pueda acceder. A continuación, se detalla las funcionalidades que ArcGIS contiene (Bermejo, 2014):

- Se puede crear datos geográficos con digitalización asistida.
- Diseñar y calcular redes.

- Trabajar con dispositivos móviles con información en tiempo real.
- Realizar operaciones de un análisis espacial.
- Crear visualizaciones de las propiedades espaciales ya sea en 2D y 3D.
- Almacenar información en una base de datos geográfica.
- Automatizar geoprocesos.

En la Figura 13-1, se puede observar una aplicación de la herramienta ArcGIS al planeamiento urbano:

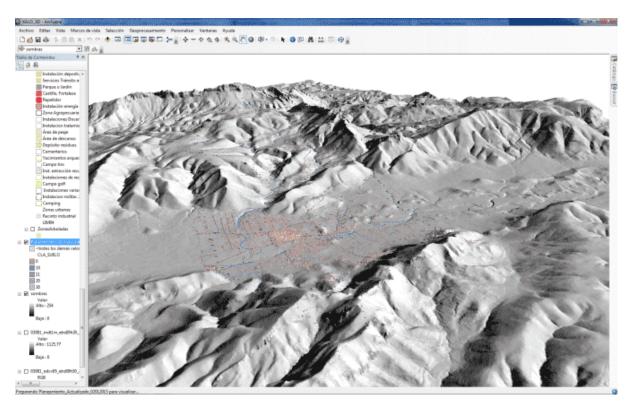


Figura 13-1. Aplicación de la herramienta ArcGIS

Fuente: https://geoinnova.org/blog-territorio/que-es-la-tecnologia-arcgis/

Corrección atmosférica ArcGIS:

Una imagen satelital es obtenida mediante la captura de los sensores que se encuentran incorporados en el satélite, las cuales están expuestas a una variedad de interferencias que provocan que la imagen obtenida presente errores, a continuación se detalla algunos errores y cuál sería la corrección adecuada (GisGeek, 2017):

- Corrección radiométrica: existen fallos en los sensores, lo que ocasionan que exista pixeles incorrectos.
- Corrección geométrica: fallas en el movimiento del satélite y en el proceso de captación de los sensores generando distorsiones en la imagen satelital.

 Corrección atmosférica: existe interferencia propia de la atmosfera, alterando ordenadamente los valores de los pixeles.

Por ello, es importante detallar que la herramienta ArcGIS se utiliza para la corrección de imágenes satelitales capturadas con varios errores, que fueron provocados por el fallo del SLC en el satélite Landsat – 7.

1.4.5.2 MATLAB

Es una herramienta de programación, modelada y simulada que fue desarrollada por MathWorks, su entorno de programación es utilizado para el desarrollo de algoritmos, visualización, análisis de datos y para el cálculo numérico (ComparaSoftware SPA, 2020). De acuerdo a la complejidad y tamaño de que los proyectos aumenten se facilitará la capacidad que se necesita para permitir las practicas del desarrollo del software (Mathworks, 2020a). A continuación, se detalla las principales funciones que presenta esta herramienta (EcuRed, 2020):

- Representación de datos y funciones.
- Manipulación de matrices.
- Creación de interfaces de usuarios mediante GUI.
- Comunicación con programas de diferentes lenguajes.
- Implementación de algoritmos.

Además, la herramienta MATLAB es utilizada para el procesamiento de imágenes digitales, lo cual implica el uso de algoritmos informáticos que permita crear, comunicar, procesar y visualizar imágenes digitales. El algoritmo para procesar imágenes digitales se puede utilizar para (Mathworks, 2020b):

- Mejorar la claridad de la imagen y eliminar el ruido que se encuentra involucrado en las imágenes.
- Extraer el número de objetos, el tamaño y la escala.
- Comprimir imágenes para que pueda comunicarse mediante una red.
- Mejorar la calidad de una imagen.

En la Figura 14-1, se puede observar un ejemplo del procesamiento de imágenes usando la herramienta MATLAB.

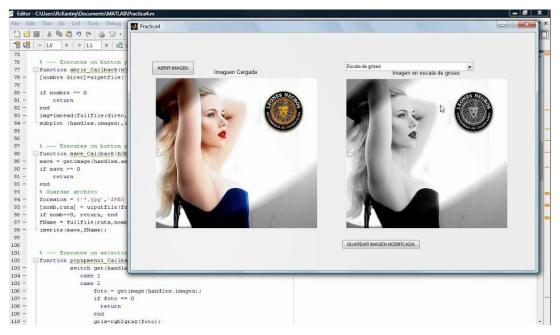


Figura 14-1. Procesamiento de imágenes en Matlab

Fuente: https://www.youtube.com/watch?v=UYIb0TfJ-lc

1.4.5.3 Python

Representa un lenguaje de scripting independiente de plataforma y es una herramienta orientada a objetos, está diseñado para realizar cualquier programa. Se define como un lenguaje interpretado, es decir, que no necesita compilar el código fuente para ser ejecutado, además ofrece simplicidad, versatilidad y rapidez de desarrollo. A continuación, se detallan las características principales que define esta herramienta (Robledano, 2019; Álvarez, 2003):

- Presenta rapidez en su desarrollo.
- Cuenta con varias plataformas en las que se puede desarrollar.
- Lenguaje sencillo, legible y elegante.
- Permite ahorrar tiempo de programación.
- Lenguaje versátil, multiplataforma y multiparadigma.
- Permite trabajar con volúmenes amplios de datos.

Además, Python permite la realización del procesamiento de imágenes, lo que significa que se obtiene una imagen digital después de que el ordenador mediante la aplicación realice su respectivo proceso, en la Figura 15-1, se puede observar el procesamiento digital de imágenes utilizando el software Python.

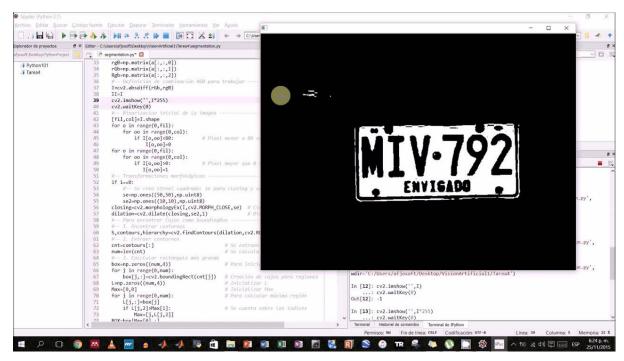


Figura 15-1. Procesamiento de imágenes en Python

Fuente: https://www.youtube.com/watch?v=Twoem98AOAc

1.4.5.4 LabVIEW

Detalla un lenguaje de programación gráfico que fue desarrollado por *National Instruments* (NI, pos sus siglas en ingles), quien genera pruebas, medidas y control permitiendo un acceso rápido al hardware y a la información de los datos (Cortes, 2018). A continuación, se detalla algunas características principales de la herramienta (Sánchez Domínguez, 2015):

- Facilidad de uso mediante interfaces gráficas.
- Rapidez en la programación.
- Alta capacidad para desarrollar programas de automatización.
- Lenguaje de programación visual gráfico.
- Estándar para el desarrollo de aplicaciones.
- Su uso se ha expandido para visión artificial, SCADA (Supervisory Control And Data Acquisition), sistemas embebidos, entre otros.

LabVIEW es una herramienta que también puede ser utilizada para el procesamiento de imágenes digitales como se puede observar en la Figura 16-1:

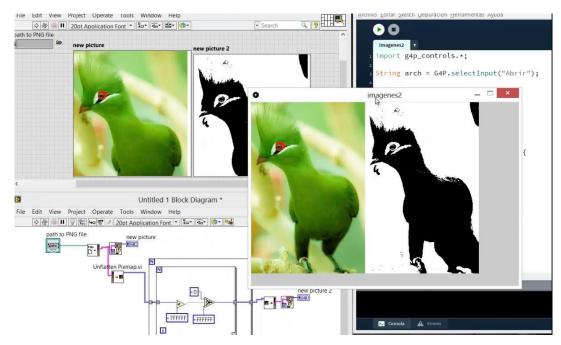


Figura 16-1. Procesamiento de imágenes en LabVIEW

Fuente: https://www.youtube.com/watch?v=-v_fRoPAN_4

1.5 Proyectos similares

En este apartado se detalla brevemente en qué consisten los proyectos similares que se encontraron respecto al presente trabajo de titulación.

1.5.1 Sistema de procesamiento digital de imágenes satelitales para cálculo de áreas de interés

El 10 de septiembre del año 2019 en la revista indexada Ciencia Digital Desarrollo & Crecimiento Volumen Especial Vol 3. No 3.4 se publicó el artículo Sistema de Procesamiento Digital de Imágenes Satelitales para Cálculo de Áreas de Interés, documento registrado como autores a: José Luis Tinajero, Pablo Eduardo Lozada Yánez, Mónica Andrea Zavala Haro y Cristhy Nataly Jiménez Granizo. En el cual establece el Procesamiento Digital de Imágenes Satelitales mediante un análisis basado en diferentes técnicas de visión artificial en base al desarrollo de un GUIDE en MATLAB.

La función del programa es desarrollar diferentes operaciones sobre una misma imagen satelital para su respectivo análisis. Como resultados se obtuvo que el método Otsu que fue aplicado no discrimina las zonas aisladas de la imagen considerándolas como zona de interés, mientras que el proceso manual tunning para encontrar el umbral de la imagen discrimina esas zonas aisladas lo que permite obtener un mejor resultado (Tinajero León et al., 2019, p. 29-48).

1.5.2 Análisis de los efectos de la erupción del volcán Tungurahua a través del procesamiento e interpretación de imágenes satelitales, para tomar medidas de protección civil

En mayo del año 2019 en la página DSpace de la Escuela Superior Politécnica de Chimborazo, se publicó el trabajo de titulación denominado "Análisis de los efectos de la erupción del volcán Tungurahua a través del procesamiento e interpretación de imágenes satelitales, para tomar medidas de protección civil", teniendo como autor a: Mónica Gicela Ortiz Godoy, y como tutora a: Mónica Andrea Zabala Haro. Proyecto que tiene como objetivo analizar los efectos generados por la erupción del volcán Tungurahua mediante el procesamiento e interpretación de imágenes satelitales.

Para su desarrollo se realizó diferentes operaciones a las imágenes satelitales mediante el software ENVI y MATLAB, obteniendo como resultados que la herramienta ENVI presenta ventajas superiores en comparación al software MATLAB si se refiere al procesamiento de imágenes (Ortiz Godoy, 2019).

CAPÍTULO II

2 MARCO METODOLÓGICO

En este capítulo, se presenta la metodología utilizada para el desarrollo del proyecto, así como la forma de descarga de las imágenes satelitales para la realización de la base de datos, posteriormente se indica el proceso del Pre Procesamiento de las imágenes satelitales pertenecientes al satélite Landsat – 7 debido al fallo que tuvo el SLC y finalmente se describe el Procesamiento de datos.

2.1 Metodología para el desarrollo

Para el desarrollo del trabajo de titulación, fue necesario seguir cuatro pasos fundamentales para su cumplimiento, como se puede observar en la Figura 1-2. Como primer paso se realizó la adquisición de las imágenes de los satelitales Landsat – 7 y Landsat – 8, mediante la utilización de una herramienta disponible en la web, en este caso, las imágenes satelitales fueron adquiridas de Earth Explorer. Como segundo paso se llevó a cabo el Pre procesamiento de imágenes satelitales, su uso fue requerido fundamentalmente para las imágenes que pertenecen al satélite Landsat – 7, debido al fallo que tuvo el SLC lo cual afectó considerablemente a la captura de estas imágenes.

Como tercer paso se realizó el procesamiento de imágenes satelitales en sí, es decir, se desarrolló una interfaz gráfica la cual permitió realizar la base de datos y el procesamiento de las diferentes imágenes satelitales obtenidas, y de esta manera se obtuvo el valor del área de cada imagen analizada. Finalmente, como último paso se logró los resultados, estos datos del área fueron representados en una gráfica bidimensional, con la finalidad de poder analizar, evaluar y generar una conclusión respecto a ello.

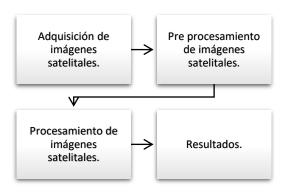


Figura 1-2. Metodología para el desarrollo

2.2 Adquisición de las imágenes satelitales Landsat – 7 y Landsat – 8

El sitio web que se utilizó para la descarga de imágenes satelitales es la plataforma Earth Explorer (EE), por lo que cuenta con una gran cantidad de información espacial disponible y actualizada, además permite generar una búsqueda en línea de manera instantánea, solicitar datos almacenados por el sensor ubicado en el satélite y una mayor facilidad de descarga. Tomando en cuenta que para generar una búsqueda se puede establecer ciertos parámetros para que los datos sean más exactos, a continuación de detalla el proceso que se realizó.

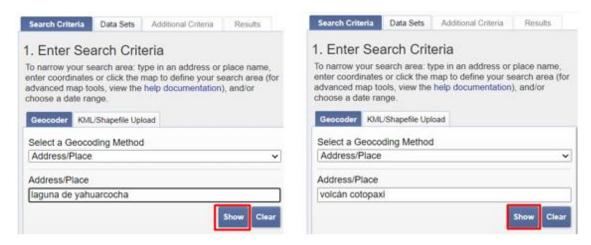
Primero se ingresó a la interfaz gráfica de usuario del sitio web EE (https://earthexplorer.usgs.gov/) como se aprecia en la Figura 2-2, en donde se inicia la búsqueda para la descarga de las imágenes satelitales, para ello se recomienda registrarse e iniciar sesión de manera que permita el acceso a todas las funciones que la herramienta facilite.



Figura 2-2. Interfaz de usuario Earth Explorer

Fuente: https://earthexplorer.usgs.gov/

Para la búsqueda de las imágenes se ubicó el área de estudio, como se puede observar en la Figura 3-2 (a), se tiene la búsqueda de la Laguna de Yahuarcocha y en la Figura 3-2 (b), la búsqueda del Volcán Cotopaxi, debido a que en la investigación se trabajó con los dos sitios. Es importante conocer que también se puede buscar de acuerdo a la longitud y latitud del lugar, o mediante el zoom, realizando click sobre el área de interés en el mapa que se visualiza en la interfaz inicial.



(a) Búsqueda Laguna de Yahuarcocha

(b) Búsqueda Volcán Cotopaxi

Figura 3-2. Búsqueda de la zona de interés en Earth Explorer

Después que se fijó el área de búsqueda de interés, se procedió a colocar el intervalo de tiempo de estudio que se requiere visualizar las imágenes satelitales para posteriormente descargarlas. Debido a que el objetivo es verificar la variación del área que ha existido en los últimos años, se consideró factible realizar el análisis en los últimos 10 años, por lo que el rango quedaría desde el 01/01/2010 hasta el 11/30/2020, utilizando el mismo criterio en las dos zonas, detallando en el formato mes, día y año como se aprecia en la Figura 4-2.

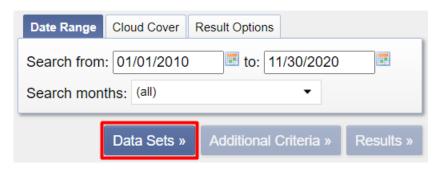


Figura 4-2. Rango de tiempo para estudio del área de interés

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

Después de dar click en la opción *Data Sets* se despliega una nueva ventana en la cual se puede observar información de varios sistemas satelitales, en donde se selecciona los satélites con los que se trabajó para el estudio, en este caso se utilizó el satélite Landsat – 7 y Landsat – 8 como se puede comprobar en la Figura 5-2, se considera el satélite global *Landsat Collection 1 Level-1* por lo que se encuentra disponible para realizar su descarga efectiva sin ningún tipo de cargo. Considerando que se realizó el mismo proceso para los dos sitios.

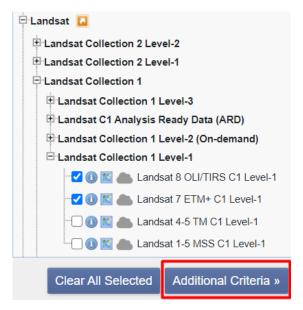


Figura 5-2. Selección del satélite Landsat 7 y 8

Una vez que ya se escogió los satélites, se da click sobre la opción *Additional Criteria*, en la cual se especificó que la cobertura de nubosidad debe ser menor que el 80%, y también que se muestren las imágenes únicamente tomadas en horas durante el día, como se puede observar en la Figura 6-2. Tomando en cuenta que en la Figura 6-2 (a), se tiene la especificación del satélite Landsat – 7 y en la Figura 6-2 (b), el detalle del satélite Landsat – 8, estos parámetros adicionales se realizaron con el objetivo de obtener imágenes con un área de estudio adecuada para el análisis.

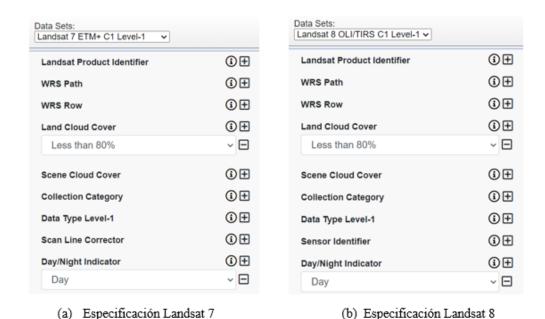


Figura 6-2. Establecer criterios adicionales de los satélites Landsat 7 y 8 **Realizado por:** LAICA, Cristian, 2020

Finalmente, en la Figura 7-2 y Figura 8-2, se observa la ventana de opciones de descarga de las imágenes de los satélites Landsat – 7 y Landsat – 8, respectivamente, en la parte izquierda de la ventana se obtiene las imágenes disponibles y en la parte derecha el mapa que especifica el lugar del área de estudio, tomando en cuenta que es el mismo panorama para los dos lugares de análisis. Además, se consideró que existen varias opciones de descarga, las cuales se indican a continuación:

- LandsatLook Natural Color Image
- LandsatLook Thermal Image
- LandsatLook Quality Image
- LandsatLook Images with Geographic Reference
- Level-1 GEOTIFF Data Product

La opción adecuada que se escogió es Level-1 GEOTIFF a pesar de su gran tamaño, ya que es una carpeta comprimida que cuenta con todos los archivos de metadatos y bandas multiespectrales y / o térmicas individuales, es decir, tiene las 8 y 11 bandas tanto para el satélite Landsat – 7 y el satélite Landsat – 8, respectivamente.

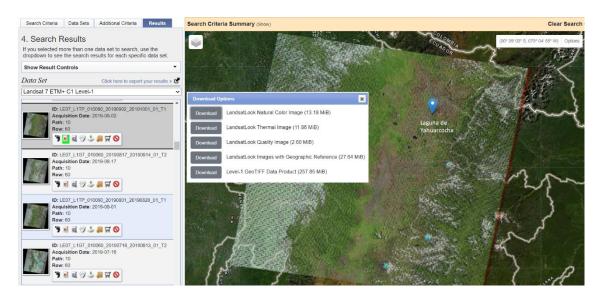


Figura 7-2. Opciones de descarga de imágenes del satélite Landsat – 7

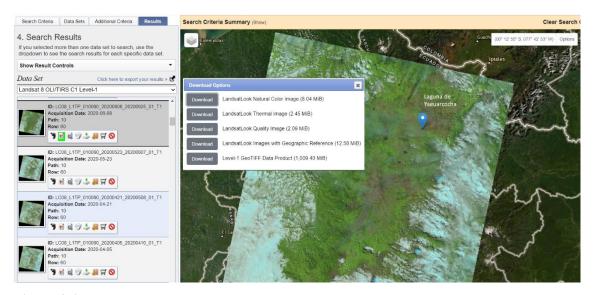


Figura 8-2. Opciones de descarga de imágenes del satélite Landsat – 8

2.3 Pre procesamiento de las imágenes satelitales

Representa la adecuación de las imágenes en el software ArcGIS antes de ser importadas para su respectivo Procesamiento, esta etapa de Pre procesamiento es aplicada a las imágenes satelitales obtenidas desde el satélite Landsat – 7 debido al fallo que obtuvo el SLC.

2.3.1 Corrección del error del SLC del Landsat – 7 mediante el software ArcGIS

ArcGIS es un software que permite crear, manipular, editar, analizar y corregir información geográfica. Para comenzar con el Pre procesamiento de las imágenes satelitales se abrió la interfaz de usuario de ArcGIS, que se observa en la Figura 9-2.

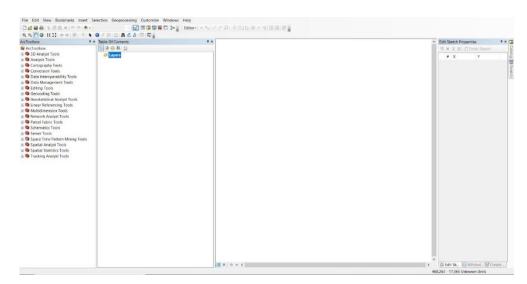


Figura 9-2. Interfaz de Usuario de ArcGIS

Una vez abierta la interfaz fue necesaria la importación de la caja de herramientas *Landsat Toolbox* descargada desde la página web "http://www.gisandbeers.com/listado-herramientas-gistrabajar-imagenes-landsat/#more-7104", lo que permitió que se pueda gestionar, tratar y corregir las imágenes satelitales adquiridas desde el satélite Landsat – 7. La herramienta *Landsat Toolbox* fue desarrollada por el Departamento de Transporte del Estado de Washington (WSDOT, por sus siglas en ingles) y su función es entorno a ArcGIS. Dentro de la lista de aplicaciones se seleccionó la opción *Fix Landsat 7 Scanline Errors*, lo que permitió la identificación del bandeado de líneas y posteriormente interpolar valores y corregir las bandas originales, su ventana de identificación se puede apreciar en la Figura 10-2.

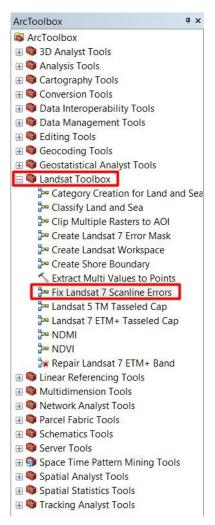


Figura 10-2. Landsat Toolbox

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

Después que la caja de herramientas Landsat esté ejecutada se incorporó la banda que se desea corregir y a continuación se añade el nombre y la ruta de salida en donde se almacena la banda corregida de manera temporal como se observa en la Figura 11-2. Es importante recalcar que el tiempo de corrección de la imagen tarda varios minutos en completarse.

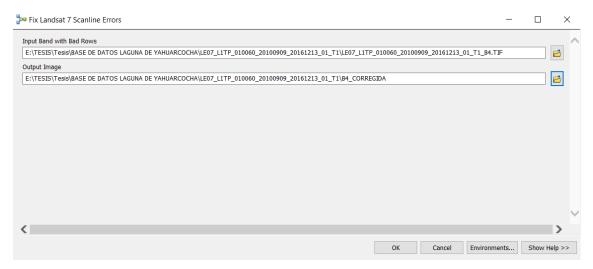


Figura 11-2. Importación y ruta de salida de la banda seleccionada para corregir

Una vez terminada la corrección de la imagen aparece una nueva ventana como se aprecia en la Figura 12-2, en donde en la parte izquierda se puede observar el nombre de la imagen corregida y en el lado derecho el resultado. La función de la herramienta Landsat mediante la opción *Fix Landsat 7 Scanline Errors* es interpolar datos que permitan falsear los gaps o las líneas de ausencia pertenecientes al bandeo para obtener una imagen lista para su Procesamiento.

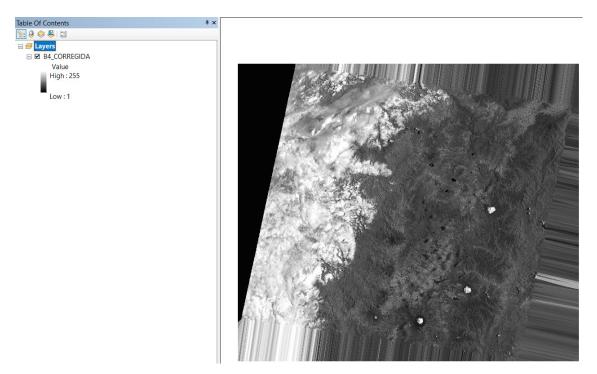


Figura 12-2. Imagen satelital corregida resultante

Finalmente, se realizó el proceso de almacenamiento, para lo cual sobre el nombre de la imagen se tiene que dar click derecho y se escoge la opción *Data* y *Export Data*, donde aparece una nueva ventana como se verifica en la Figura 13-2. Allí se ingresa la ruta en donde se va a almacenar la imagen satelital corregida de manera definitiva, junto con su nombre y formato.

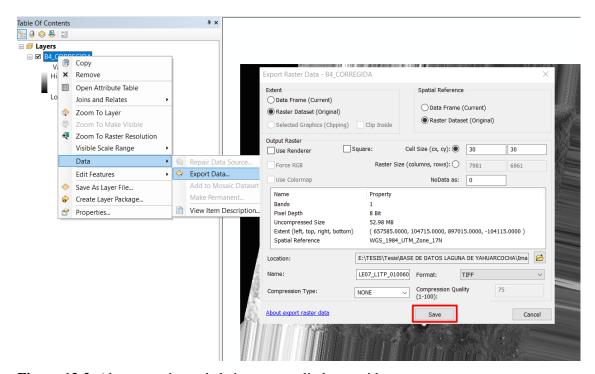


Figura 13-2. Almacenamiento de la imagen satelital corregida

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

2.4 Procesamiento de las imágenes satelitales

El sistema que evalúa la variación del área tanto de la laguna de Yahuarcocha como del nevado Cotopaxi, fue desarrollado en el software MATLAB, que representa un programa matemático que ofrece un entorno de desarrollo integrado (IDE) y cuenta con un lenguaje de programación propio. Debido a que es una aplicación utilizada para el procesamiento de imágenes satelitales obliga a que el uso de los algoritmos informáticos permita visualizar, editar y procesar las imágenes satelitales. Además, el software permite mejorar la calidad y claridad de la imagen, así como eliminar el ruido que se encuentra involucrado en la misma.

2.4.1 Selección del área de interés

Para entender de mejor manera su procedimiento, se tomó como ejemplo la Banda 4 (B4), utilizada para delimitar costas, para la geomorfología, para diferenciar suelos de los cultivos y suelos del agua. La imagen que se observa en la Figura 14-2, fue capturada por el sensor ETM+

del satélite Landsat – 7, el 09 de septiembre del año 2010, y contiene la laguna de Yahuarcocha y el nevado Cotopaxi.

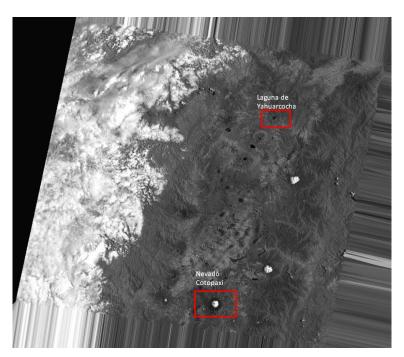


Figura 14-2. Banda 4 capturada por el satélite Landsat – 7, el 09/09/2010 **Realizado por:** LAICA, Cristian, 2020

En primer lugar, como se observa en la Figura 15-2, mediante el comando *cd* se realizó el cambio de la dirección al directorio que contiene las bandas de la imagen satelital utilizada, seguido de esto con el comando *imread* se lee la imagen especificada de acuerdo al nombre de la banda y su extensión.

```
cd ('E:\TESIS\Tesis\MATLAB\Laguna yahuarcocha\LE07_L1TP_010060_20100909_20161213_01_T1')
imagen_satelital = imread('LE07_L1TP_010060_20100909_20161213_01_T1_B4.tif');
```

Figura 15-2. Código para la selección del área de interés 1

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

Después, en la Figura 16-2, el comando fopen permite abrir un archivo y obtener la información del mismo, en este caso se utilizó para obtener acceso al archivo .txt que viene incorporado en la carpeta Level-1 GEOTIFF perteneciente a una imagen satelital descargada del sitio web EE, éste archivo describe información de la imagen satelital, la de mayor importancia son las coordenadas UTM de los cuatro vértices de la imagen. Adicionalmente se añade r+ que permite abrir el archivo con la facilidad de leer y escribir.

```
extract_information_ID = fopen('LE07_L1TP_010060_20100909_20161213_01_T1_ANG.txt','r+');
id_landsat = 7;
```

Figura 16-2. Código para la selección del área de interés 2

Una vez importado el archivo .txt, con la ayuda del comando fgetl se realizó un análisis, línea por línea de la información, con el objetivo de encontrar las coordenadas UTM de la imagen que se está trabajando, una vez que se encuentra la línea que contiene las coordenadas UTM con el comando strfind se busca los paréntesis que encierran únicamente los números de las coordenadas, es decir, despreciando letras, posterior a esto se recorre los espacios necesarios desde el paréntesis hacia el valor de las coordenadas UTM, es decir, desde el paréntesis abierto recorre 2 espacios hacia la derecha y desde el paréntesis cerrado 1 espacio a la izquierda, con la finalidad de adquirir únicamente el valor de las coordenadas UTM que se necesitan como datos, mediante el comando str2num convierte la información de caracteres en un valor numérico representado por un vector, y finalmente se separa los datos del vector en una variable diferente. Su código se observa en la Figura 17-2.

```
if id_landsat == 7

for i = 1:23
    n_line = fgetl(extract_information_ID);

if i == 21
    numeros_1 = strfind(n_line,'(');
    numeros_2 = strfind(n_line,')');
    coordenadas = n_line(numeros_1+2:numeros_2-1);
    v_coordenadas = str2num(coordenadas);
    x_utm_ul = v_coordenadas(1);
    y_utm_ul = v_coordenadas(2);
    end
end
```

Figura 17-2. Código para la selección del área de interés 3

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

Es importante recalcar que, mediante la ayuda del software ArcGIS se logró ubicar las coordenadas UTM exactas que permite seleccionar el área de interés deseable, en donde se encontró la siguiente información:

- Laguna de Yahuarcocha (819500.000, 43700.000)
- Nevado Cotopaxi (781000.000, -71000.000)

Para encontrar el área de interés se comenzó con un proceso de conversión de las coordenadas UTM a pixeles, fue necesario realizar este proceso con el objetivo de conocer la cantidad de pixeles que se debe recorrer desde el vértice superior izquierdo de la imagen satelital original hacia el vértice superior izquierdo de la imagen que contiene el área de interés, conociendo como dato importante que el tamaño del pixel es 30 metros.

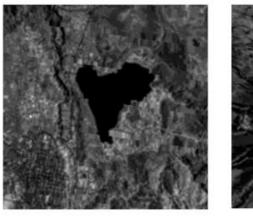
Después de obtener la imagen recortada, se añadió un comando extra como se observa en la Figura 18-2, que permite mejorar la calidad de la imagen, el comando *localcontrast* permite mejorar el contraste local al aumentar los detalles sin modificar los bordes, *edgeThreshold* define la amplitud de intensidad mínima de los bordes para dejarlos intactos y *amount* es la cantidad de mejora o suavizado deseado.

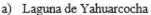
```
edgeThreshold = 0.4;
amount = 0.5;
imgContraste = localcontrast(imagen_area_de_interes, edgeThreshold, amount);
imshow(imgContraste)
```

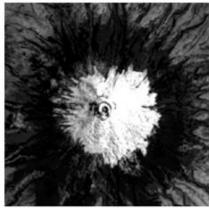
Figura 18-2. Código para la selección del área de interés 4

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

Finalmente, en la Figura 19-2, se puede observar el resultado que se obtuvo en las imágenes recortadas. En la Figura 19-2 (a), se tiene la imagen recortada de la laguna de Yahuarcocha y en la Figura 19-2 (b), la imagen recortada del nevado Cotopaxi. La imagen de la laguna presenta una dimensión de 200 × 200 pixeles, una expansión considerable con el área de interés en una escala real de 36 km². Y, en cuanto al nevado, debido a que cuenta con una superficie mayor, la dimensión es de 300 × 300 pixeles, y la escala real es de 81 km². Éstas imágenes resultantes recortadas pueden ser guardadas mediante el comando *imwrite*.







b) Nevado Cotopaxi

Figura 19-2. Área de interés seleccionado

El algoritmo mencionado anteriormente fue insertado en un bucle de repetición para que el recorte del área de interés pueda ser obtenido de manera automática de todas las imágenes descargadas de los satélite Landsat – 7 y Landsat – 8. Para lo cual se consideró necesario conocer el funcionamiento de los comandos que se detallan en la Tabla 1-2, ya que son fundamentales para poder realizar el bucle.

Tabla 1-2: Comandos utilizados en el bucle de repetición del área de interés

Comando	Definición
ls	Enumera los archivos de una capeta seleccionada.
	Devuelve el nombre de todos los archivos que se
	encuentran en la carpeta con el nombre detallado.
size	Devuelve las dimensiones de una matriz. En una
	carpeta devuelve las dimensiones de los archivos
	dentro de la misma.
strcat	Concatena cadenas horizontalmente.
strfind	Encuentra cadenas dentro de otras cadenas.
strcmp	Compara 2 cadenas de caracteres, devuelve 1 si las
	dos son idénticas y 0 en el caso opuesto.

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

Es importante recalcar que para el bucle se consideró que dentro del algoritmo se tomó como base las bandas del satélite Landsat – 7 en su respectivo orden, entonces, para que las bandas del satélite Landsat – 8 puedan ser utilizadas se realizó una igualdad de acuerdo al nombre de la banda. Por lo tanto, las bandas que no se pueden utilizar son la 1 y la 9 del sensor OLI, debido a que no se encuentran en el satélite Landsat – 7, además es importante mencionar que en el satélite Landsat – 7 la banda 6 cuenta con 2 archivos similares, por lo tanto, la banda 10 de infrarrojo del sensor TIRS es de igualdad para la banda B6_VCID_2 del sensor ETM+ ya que produce un resultado más preciso debido a su alta ganancia, y por otro lado la banda 11 del sensor TIRS la USGS no recomienda su utilización ya que es incierta en cuanto a la calibración.

2.4.2 Elaboración de la máscara

Una vez que se obtuvo el recorte del área de interés, se realizó una máscara con el objetivo de obtener una imagen más específica que define el área de interés, eliminando cuerpos no deseados de su contorno. Para ello se empezó leyendo la imagen ya recortada que contiene el área de interés de la laguna de Yahuarcocha mediante el comando *imread* como se verifica en la Figura 20-2, y mostrando la imagen con el comando *imshow* como se observa en la Figura 21-2.

Figura 20-2. Lee la imagen recortada con su área de interés



Figura 21-2. Imagen recortada con el área de interés

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

En la Figura 21-2 sobre la imagen visualizada, se añadió puntos que forman la máscara sobre el área de interés a estudiar como se muestra en la Figura 22-2, el comando *getpts* permite seleccionar y guardar el proceso para que se genere la máscara correspondiente. Es importante conocer que se debe seleccionar los puntos en un orden adecuado, ya sea en el sentido de las manecillas del reloj o al sentido contrario de las manecillas del reloj para poder generar una máscara de utilidad, además se especifica que para finalizar el proceso se debe presionar doble click en el último punto añadido.

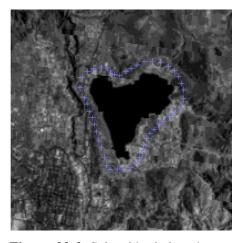


Figura 22-2. Selección de la máscara

Para finalizar, como se verifica en la Figura 23-2, es necesario conocer el tamaño de la imagen recortada con el área de interés mediante el comando *size* para que se pueda generar la máscara con la misma dimensión en base a los puntos seleccionados mediante el comando *poly2mask*. En la Figura 24-2, se observa como resultado la máscara obtenida en tipo binaria. Mediante el uso del comando *imwrite* se puede guardar la máscara para posteriormente utilizarla.

```
[f_max c_max]=size(img);
mascara_binaria = poly2mask(ptx,pty,f_max,c_max);
```

Figura 23-2. Resolución de la imagen recortada

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

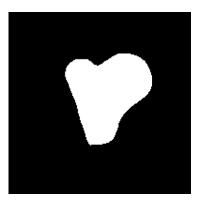


Figura 24-2. Máscara tipo binaria para laguna de Yahuarcocha **Realizado por:** LAICA, Cristian, 2020

Además, para aplicar la máscara a la imagen recortada que contiene al nevado Cotopaxi se necesitó del mismo proceso detallado anteriormente, tomando en cuenta que la máscara efectuada debe estar acorde a la forma del nevado, observe la Figura 19-2 (b), como resultante de la máscara se obtuvo la imagen que se puede verificar en la Figura 25-2, cumpliendo con el mismo objetivo que es dejar un área más específica eliminando áreas no deseadas que se encuentran a su alrededor.

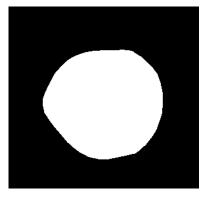


Figura 25-2. Máscara tipo binaria para el nevado Cotopaxi

2.4.3 Umbralización

Tiene como finalidad convertir la imagen satelital recortada con el área de interés en una imagen binaria, es decir, en blanco y negro. Para ello, primeramente, con el comando *imread* se lee la máscara de la imagen que fue creada anteriormente, debido a que la imagen de la máscara leída se encuentra en el tipo de datos binario se realiza una conversión a tipo de datos uint8 mediante el comando *im2uint8* para que pueda ser utilizada posteriormente en el algoritmo. Después, el comando *size* permite calcular el tamaño que presenta la máscara y finalmente en la variable *max*, se guarda el valor máximo de dimensión de la máscara, es importante recalcar que se puede tomar el máximo de filas o el máximo de columnas gracias a que la imagen de la máscara es cuadrada. Su código se observa en la Figura 26-2.

```
mask=imread('E:\TESIS\Tesis\MATLAB\Area de interes\mask4.png');
mask = im2uint8(mask);
[f_max c_max]=size(mask);
max=f max;
```

Figura 26-2. Importa la máscara de la imagen y convierte a tipo de datos uint8.

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

Con la ayuda del comando *cd* se puede cambiar la dirección al directorio en el cual se encuentran las imágenes recortadas con el área de interés, luego con el comando *imread* se importó la imagen que fue utilizada para aplicar la máscara y después la respectiva umbralización, el código se puede apreciar en la Figura 27-2.

```
cd ('E:\TESIS\Tesis\MATLAB\IMAGENES RECORTADAS LAGUNA\Con contraste')
img=imread('2010-09-09.tif');
```

Figura 27-2. Cambia el directorio e importa la imagen

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

En la Figura 28-2, el comando *zeros* junto con sus argumentos respectivos permite generar una matriz de ceros con la misma dimensión de la máscara, esta matriz es necesaria para poder aplicar la máscara a la imagen con el área de interés, tomando en cuenta que para el proceso se debe trabajar con el mismo tipo de datos se establece dos condiciones diferentes, si la imagen es de tipo uint8 genera una matriz con datos uint8 y si es de tipo de datos uint16 genera una matriz con datos uint16. Recordando que las imágenes descargadas del satélite Landsat – 7 tiene datos uint8 y las imágenes del satélite Landsat – 8 tiene datos uint16. El tipo de datos de la imagen importada se conoce gracias al comando *class*.

```
matriz_aplicar_mascara=zeros(f_max,c_max);
if string(class(img)) == 'uint8'
    matriz_aplicar_mascara = uint8(matriz_aplicar_mascara);
end
if string(class(img)) == 'uint16'
    matriz_aplicar_mascara = uint16(matriz_aplicar_mascara);
end
```

Figura 28-2. Genera matriz de ceros de tipo de datos uint8 o uint16

En el algoritmo que se puede observar en la Figura 29-2, se aplica la máscara que se obtuvo a la imagen recortada con el área de interés, para ello primero se realiza una comparación de pixeles en la cual detalla que, si un pixel de la máscara tiene color blanco se guarda el valor del pixel de la imagen importada mientras que si el pixel de la máscara es de color negro se asigna el valor 255 o 65535 que representa el color blanco dependiendo si el tipo de datos es uint8 o uint16, respectivamente, con el objetivo de obtener un área de interés más específica eliminando áreas no deseadas de su alrededor.

Figura 29-2. Algoritmo de recorte de la imagen

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

Finalmente, al algoritmo de aplicación de la máscara a la imagen importada se aplica un filtro de suavizado gaussiano con el comando *imgaussfilt*, con el objetivo de generar claridad a los contornos y reducir el ruido que comúnmente se encuentra en la imagen. Su código se observa en la Figura 30-2.

```
Img filter=imgaussfilt(matriz aplicar mascara,1);
```

Figura 30-2. Aplicación de filtro Gaussiano

Resulta necesario mencionar que el algoritmo de umbralización debe ser insertado en un bucle de repetición con el objetivo que su proceso se realice de manera automática con todas las imágenes recortadas en base a su respectiva área de interés. Recalcando que el proceso detallado para la umbralización de las imágenes de la laguna de Yahuarcocha es el mismo que se aplica para la umbralización de las imágenes del nevado Cotopaxi, con la única diferencia que si el pixel de la máscara es de color negro se asigna el valor 0 que indica el mismo color tanto para el tipo de datos uint8 como para uint16.

2.4.3.1 Obtención de la ecuación para la umbralización de la laguna de Yahuarcocha

Se relaciona el valor característico del punto de referencia de una imagen en escala de grises o GRAY con un intervalo de umbralización adecuado para cierta imagen de estudio, la cual tiene un funcionamiento correcto al momento de identificar su área de interés.

Para ello, se seleccionó 20 imágenes que contenían una mejor claridad entre todas las que fueron adquiridas desde los dos satélites, de las cuales se calculó el rango de umbral adecuado con su respectivo punto de referencia, el detalle de los datos recopilados se observa en la Tabla 2-2.

Tabla 2-2: Datos de luminosidad adquiridos de la laguna de Yahuarcocha

N°	Punto de referencia	Rango de	e Umbral	Umbral
	GRAY			Promedio
1	0,251	0,04	0,07	0,055
2	0,243	0,065	0,1	0,083
3	0,322	0,07	0,12	0,095
4	0,282	0,03	0,11	0,07
5	0,302	0,15	0,18	0,165
6	0,255	0,15	0,2	0,175
7	0,282	0,05	0,09	0,07
8	0,286	0,019	0,22	0,12
9	0,357	0,1	0,2	0,15
10	0,255	0,08	0,14	0,11
11	0,286	0,13	0,16	0,145
12	0,259	0,08	0,12	0,1
13	0,282	0,07	0,11	0,09
14	0,259	0,11	0,15	0,13
15	0,259	0,08	0,12	0,1
16	0,251	0,07	0,1	0,085

17	0,286	0,075	0,105	0,09
18	0,231	0,04	0,09	0,065
19	0,286	0,09	0,12	0,105
20	0,286	0,09	0,12	0,105

A continuación, se graficaron los valores obtenidos en función del punto de referencia respecto al umbral promedio para una imagen en escala de grises. Como se observa en la Figura 31-2, existe un crecimiento directamente proporcional del umbral promedio respecto al punto de referencia. Mediante las coordenadas (X, Y) obtenidas permite determinar la pendiente del modelamiento lineal.

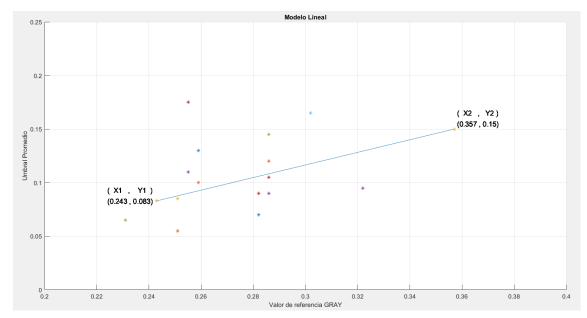


Figura 31-2. Modelamiento lineal para imagen en escala de grises de la laguna Yahuarcocha **Realizado por:** LAICA, Cristian, 2020

Para la matriz de pixeles en escala de grises se tomaron en cuenta el límite inferior del umbral promedio para el primer punto y el límite superior del umbral promedio para el segundo punto, los puntos seleccionados se detallan a continuación:

Primer punto:

$$x_1 = 0.243$$

$$y_1 = 0.083$$

Segundo punto:

$$x_2 = 0.357$$

$$y_2 = 0.15$$

En base a los puntos detallados se aplicó la ecuación de la recta entre los dos puntos, y de acuerdo al índice de luminosidad obtenida del centro del punto de referencia de la imagen a utilizar se aplica la Ecuación 1-2, que permite calcular el valor del umbral.

$$y = \frac{y_2 - y_1}{x_2 - x_1}(x - x_1) + y_1$$

$$y = \frac{0.15 - 0.083}{0.357 - 0.243}(x - 0.243) + 0.083$$

$$y = 0.5877(x - 0.243) + 0.083$$
Ecuación 1-2

En donde:

y = valor del umbral a calcular

x =índice de luminosidad del punto de referencia de la imagen en escala de grises.

El valor tomado del punto de referencia se convierte al tipo de dato *double* mediante el comando *im2double* como se observa en la Figura 32-2, la Ecuación 1-2, permite obtener un *threshold* adecuado para una umbralización correcta de la imagen. Recalcando que la variable *gray* representa el índice de luminosidad del punto de referencia.

Figura 32-2. Ecuación para la umbralización de la laguna de Yahuarcocha **Realizado por:** LAICA, Cristian, 2020

Finalmente, como se observa en la Figura 33-2 mediante el comando *im2bw* convierte la imagen de escala de grises a binaria, es decir, reemplaza todos los pixeles de la imagen importada con una luminancia mayor al *threshold* con valores de 1 que se refiere al color blanco y el resto de pixeles con el valor 0 que se refiere al color negro. Con la aplicación del comando *imshow* se puede apreciar la imagen umbralizada como resultado final, visualizada en la Figura 34-2.

Figura 33-2. Conversión de escala de grises a binaria



Figura 34-2. Imagen umbralizada de la Laguna de Yahuarcocha **Realizado por:** LAICA, Cristian, 2020

2.4.3.2 Obtención de la ecuación para la umbralización del nevado Cotopaxi

Siguiendo el mismo proceso de la laguna de Yahuarcocha para la obtención de la ecuación que se utilizó para la umbralización, se seleccionó 20 imágenes del nevado Cotopaxi con mejor claridad, de las cuales se calcula el rango de umbral idóneo con su respectivo punto de referencia. En la Tabla 3-2, se observa los datos recopilados.

Tabla 3-2: Datos de luminosidad adquiridos del Nevado Cotopaxi

N°	Punto de referencia	Rango de	e Umbral	Umbral
	GRAY			Promedio
1	0,651	0,36	0,37	0,365
2	0,769	0,32	0,34	0,33
3	0,745	0,28	0,32	0,3
4	0,616	0,2	0,24	0,22
5	0,725	0,24	0,26	0,25
6	0,659	0,32	0,34	0,33
7	0,675	0,36	0,38	0,37
8	0,6	0,2	0,24	0,22
9	0,753	0,28	0,32	0,3
10	0,686	0,26	0,28	0,27
11	0,529	0,16	0,18	0,17
12	0,761	0,14	0,18	0,16
13	0,71	0,45	0,5	0,475
14	0,569	0,28	0,32	0,3
15	0,541	0,28	0,32	0,3
16	0,733	0,34	0,36	0,35
17	0,471	0,18	0,22	0,2

18	0,565	0,14	0,16	0,15
19	0,463	0,14	0,18	0,16
20	0,459	0,14	0,18	0,16

Con los datos recopilados, la gráfica se realiza en función al punto de referencia respecto al umbral promedio obtenido como se comprueba en la Figura 35-2, la cual indica que existe un crecimiento directamente proporcional al umbral promedio respecto al punto de referencia. En donde se observa la pendiente del modelamiento lineal.

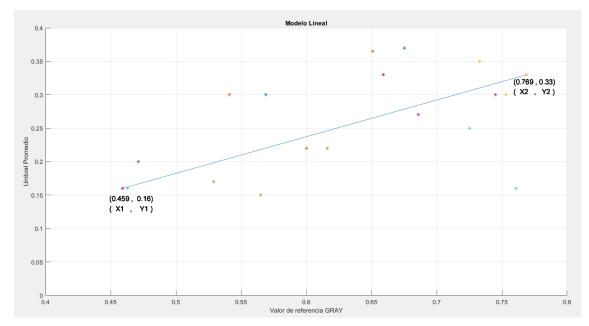


Figura 35-2. Modelamiento lineal para imagen en escala de grises del nevado Cotopaxi **Realizado por:** LAICA, Cristian, 2020

En base al límite inferior y límite superior del umbral promedio en (x, y) para el primer y segundo punto, respectivamente, se obtiene la matriz de pixeles en escala de grises, los puntos seleccionados se detallan a continuación:

Primer punto:

$$x_1 = 0.459$$

$$y_1 = 0.16$$

Segundo punto:

$$x_2 = 0.769$$

$$y_2 = 0.33$$

Con los puntos encontrados se aplica la ecuación de la recta entre los dos puntos, y de acuerdo al índice de luminosidad obtenida del centro del punto de referencia de la imagen a utilizar se aplica la Ecuación 2-2, para calcular el valor del umbral.

$$y = \frac{y_2 - y_1}{x_2 - x_1}(x - x_1) + y_1$$

$$y = \frac{0.33 - 0.16}{0.769 - 0.459}(x - 0.459) + 0.16$$

$$y = 0.548(x - 0.459) + 0.16$$
Ecuación 2-2

En donde:

y = valor del umbral a calcular

x = índice de luminosidad del punto de referencia de la imagen en escala de grises.

El valor obtenido como punto de referencia se convierte al tipo de dato *double* mediante el comando *im2double* como se observa en la Figura 36-2, la Ecuación 2-2, permite obtener un *threshold* adecuado para una umbralización correcta de la imagen. Recalcando que la variable *gray* representa el índice de luminosidad del punto de referencia.

Figura 36-2. Ecuación para la umbralización del nevado Cotopaxi **Realizado por:** LAICA, Cristian, 2020

Como en el caso de la laguna, para finalizar con el proceso se convierte la imagen en escala de grises a binaria, con la ayuda del comando *im2bw*, pero en este caso fue necesario la aplicación del comando *imcomplement*, que complementa una imagen binaria, con el objetivo que los ceros se conviertan en unos y los unos en ceros, es decir, el color blanco y negro se encuentran invertidos, esto se realizó ya que la cobertura de nieve del nevado es de color blanco, por lo tanto, fue necesario debido a que para el procesamiento de datos posteriores se necesita que el nevado tenga un color oscuro para detectar los bordes del área de interés y así contar con un análisis correcto. El resultado final una vez aplicado el complemento se puede apreciar en la Figura 37-2.



Figura 37-2. Imagen umbralizada del nevado Cotopaxi

2.5 Procesamiento de datos

Representa un algoritmo el cual permite guardar los puntos que existe al formar el contorno del área de interés seleccionado, para ello, primero se direcciona a la carpeta en donde se encuentran las imágenes binarias y se importa la imagen con la que se trabaja. El comando *imcontour* grafica el contorno de la imagen umbralizada especificando el número de nivel de contorno. Mientras que el comando *polyarea* permite calcular el área respecto al contorno formado, tomando en cuenta los puntos que se obtienen con el comando *imcontour*. Adicionalmente, la cantidad encontrada se divide para 1000 con el objetivo de convertir a km² y se multiplica por 0.9 km² que representa el valor de la resolución de cada pixel que tiene la imagen satelital, como se observa en la Figura 38-2.

Figura 38-2. Calcula el área de la imagen umbralizada

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

Debido a que se trabajó con una base de datos de imágenes satelitales fue necesario ingresar un bucle de repetición, en el cual se aplicó el algoritmo que permite calcular el área de todos los contornos que se encuentren especificados dentro de la imagen, posteriormente con la ayuda del comando *max* se seleccionó el área mayor, que en todas las imágenes representa el valor del área de interes gracias a la aplicación de la mascara que elimina áreas grandes de cuerpos no deseados del contorno, y así evita que haya confusiones al momento de obtener el área. En la Figura 39-2

(a), se puede verificar el contorno de la laguna de Yahuarcocha y en la Figura 39-2 (b), se tiene el contorno del nevado Cotopaxi.

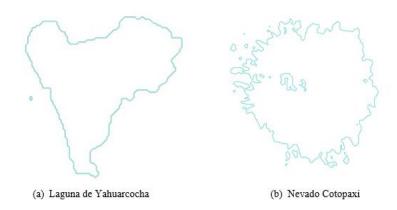


Figura 39-2. Contorno del área de interés

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

2.5.1 Cálculo del porcentaje de error aceptable en la laguna de Yahuarcocha

Se consideró necesario el cálculo de este error debido a que las áreas calculadas necesitaban ser filtradas en base a un intervalo aceptable, para ello se seleccionó el área calculada de 40 imágenes que no han sufrido daños considerables o algún tipo de distorsión.

Según datos registrados en GoRaymi (GoRaymi, 2015c) menciona que la laguna de Yahuarcocha tiene 257 hectáreas, lo que significa 2,57 km², en base al área aproximada calculada por el sistema se obtuvo el error absoluto y por ende el valor relativo porcentual, los resultados obtenidos del cálculo se observa en la Tabla 4-2.

Tabla 4-2: Cálculo porcentual de la laguna de Yahuarcocha

N°	Área en km²	Error Absoluto	Error relativo	Error relativo
14	Alea en kin	Ea=Vreal-Vaproximado		porcentual (%)
1	2,46915	0,10085	0,03924	3,92
2	2,49345	0,07655	0,02979	2,98
3	2,56725	0,00275	0,00107	0,11
4	2,55915	0,01085	0,00422	0,42
5	2,49075	0,07925	0,03084	3,08
6	2,57985	0,00985	0,00383	0,38
7	2,58795	0,01795	0,00698	0,7
8	2,57985	0,00985	0,00383	0,38
9	2,48895	0,08105	0,03154	3,15

10	2,50785	0,06215	0,02418	2,42
11	2,57805	0,00805	0,00313	0,31
12	2,51235	0,05765	0,02243	2,24
13	2,51235	0,05765	0,02243	2,24
14	2,52495	0,04505	0,01753	1,75
15	2,56095	0,00905	0,00352	0,35
16	2,55375	0,01625	0,00632	0,63
17	2,52675	0,04325	0,01683	1,68
18	2,56185	0,00815	0,00317	0,32
19	2,60955	0,03955	0,01539	1,54
20	2,57715	0,00715	0,00278	0,28
21	2,52675	0,04325	0,01683	1,68
22	2,60325	0,03325	0,01294	1,29
23	2,56005	0,00995	0,00387	0,39
24	2,52675	0,04325	0,01683	1,68
25	2,44755	0,12245	0,04765	4,77
26	2,52405	0,04595	0,01788	1,79
27	2,49255	0,07745	0,03014	3,01
28	2,49975	0,07025	0,02733	2,73
29	2,52945	0,04055	0,01578	1,58
30	2,56365	0,00635	0,00247	0,25
31	2,59605	0,02605	0,01014	1,01
32	2,50965	0,06035	0,02348	2,35
33	2,52135	0,04865	0,01893	1,89
34	2,45565	0,11435	0,04449	4,45
35	2,45745	0,11255	0,04379	4,38
36	2,49075	0,07925	0,03084	3,08
37	2,54565	0,02435	0,00947	0,95
38	2,49165	0,07835	0,03049	3,05
39	2,49345	0,07655	0,02979	2,98
40	2,47005	0,09995	0,03889	3,89
	·		l l	

De acuerdo al análisis de la Tabla 4-2 se concluye que el error relativo porcentual máximo es del 4,77% en los datos encontrados, lo cual aproximado a su límite superior se considera un error aceptable del 5%.

2.5.2 Cálculo del porcentaje de error aceptable en el nevado Cotopaxi

En este caso de igual manera se seleccionó el valor del área de 20 imágenes del nevado Cotopaxi que no tenían ningún tipo de distorsión. Según datos registrados en ViajandoX (ViajandoX, 2020b) menciona que el volcán Cotopaxi tiene un área estimada de 14 km², en base al área aproximada calculada por el sistema se obtiene el error absoluto y por ende el valor relativo porcentual, los resultados obtenidos del cálculo se observa en la Tabla 5-2.

Tabla 5-2: Cálculo porcentual del nevado Cotopaxi

NIO	á 1 2	Error Absoluto	Error relativo	Error relativo
N°	Área en km²	Ea=Vreal-Vaproximado	Er=Ea/Vreal	porcentual (%)
1	13,41945	0,58055	0,04147	4,15
2	13,45365	0,54635	0,03903	3,9
3	15,22575	1,22575	0,08755	8,76
4	14,89635	0,89635	0,06403	6,4
5	14,54265	0,54265	0,03876	3,88
6	12,29445	1,70555	0,12183	12,18
7	13,43925	0,56075	0,04005	4,01
8	15,35445	1,35445	0,09675	9,68
9	13,65795	0,34205	0,02443	2,44
10	10,05165	3,94835	0,28203	28,2
11	12,80565	1,19435	0,08531	8,53
12	9,07425	4,92575	0,35184	35,18
13	13,40055	0,59945	0,04282	4,28
14	10,32525	3,67475	0,26248	26,25
15	18,73845	4,73845	0,33846	33,85
16	12,00555	1,99445	0,14246	14,25
17	11,92275	2,07725	0,14838	14,84
18	10,68615	3,31385	0,2367	23,67
19	12,74535	1,25465	0,08962	8,96
20	11,79495	2,20505	0,1575	15,75

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

De acuerdo al análisis de la Tabla 5-2 se concluye que el error máximo porcentual es del 35,18% en los datos encontrados, en este caso se optó por elegir un error aceptable del 30%, para de esta forma evitar que en el análisis de datos se incluyan imágenes con distorsiones graves.

2.5.3 Corrección para valores del área de imágenes distorsionadas

Para el proceso de corrección, forman parte las imágenes que no pasaron el filtrado óptimo de acuerdo al error aceptable tanto para la laguna de Yahuarcocha como para el nevado Cotopaxi, es decir, el valor calculado del área fue mayor o menor de lo permitido. El objetivo fue realizar una correlación de una imagen distorsionada con dos imágenes anteriores, para después realizar nuevamente el cálculo del área y así ingresar de nuevo al filtrado. En este caso, si el valor del área continúa siendo mayor o menor al error aceptable entonces la imagen es anulada de manera automática, por lo que no será utilizada durante el análisis.

Para el funcionamiento del algoritmo del proceso de corrección es importante recalcar que las imágenes a utilizar deben estar en escala de grises y aplicadas su respectiva máscara, detallando que para el proceso de correlación las imágenes distorsionadas y sus dos antecesoras deben tener los datos en tipo *double*, para lo cual primeramente se convierten las imágenes en tipo de datos uint8 mediante el comando *im2uint8*, y después con el comando *im2doble* se convierte en datos de tipo *double*.

La correlación básicamente consiste en que las tres imágenes seleccionadas se sumen entre sí y luego obtener el promedio, seguido se realizó la obtención del punto de referencia correspondiente para poder ser insertado en la ecuación de umbralización para el cálculo del *threshold* adecuado, y de esa manera lograr la umbralización adecuada de la imagen para su nuevo cálculo del área.

2.5.4 Representación de datos resultantes

Para obtener la gráfica de la variación del área calculada por el sistema de los 2 recursos hídricos de los cuales se realiza el análisis y debido que las fechas de las imágenes utilizadas no son equidistantes, es decir, fueron capturadas en distintos lapsos de tiempos se hace uso del comando datetime que determina la fecha y la hora en una matriz escalar correspondiente, seguido de posixtime que genera las veces equivalentes a los valores datetime, es decir, el tiempo que calcula es el número de días en segundos que han transcurrido desde las 00:00:00 del 1 de enero del año 1970 en Tiempo Universal Coordinado hasta la fecha en la que fue capturada la imagen. Es por ello que se realiza una conversión de segundos a días para poder obtener la gráfica resultante.

Para la laguna de Yahuarcocha, se observa en la Figura 40-2, la gráfica resultante de la variación del área calculada de cada imagen utilizada para el análisis, el eje x visualiza las fechas de cada una de las imágenes que fueron capturadas por el satélite Landsat – 7 y Landsat – 8, mientras que el eje y representa el área calculada en km² mediante el sistema en base a cada una de las imágenes.

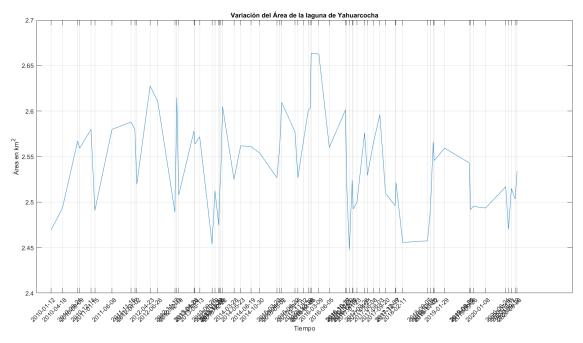


Figura 40-2. Variación del área de la laguna de Yahuarcocha

A continuación, en la Tabla 6-2, se detalla el valor exacto calculado del área mediante el sistema, de acuerdo a todas las imágenes que cumplieron con el porcentaje de error óptimo.

Tabla 6-2: Áreas de la laguna de Yahuarcocha calculadas mediante el sistema

LAGUNA DE YAHUARCOCHA						
N°	Fecha	Área (km²)	N°	Fecha	Área (km²)	
1	'2010-01-12'	2,46915	35	'2015-12-12'	2,60145	
2	'2010-04-18'	2,49345	36	'2015-12-28'	2,60325	
3	'2010-08-24'	2,56725	37	'2016-01-05'	2,66355	
4	'2010-09-09'	2,55915	38	'2016-03-09'	2,66265	
5	'2010-12-14'	2,57985	39	'2016-06-05'	2,56005	
6	'2011-01-15'	2,49075	40	'2016-10-19'	2,60145	
7	'2011-06-08'	2,57985	41	'2016-10-27'	2,52675	
8	'2011-11-15'	2,58795	42	'2016-11-20'	2,44755	
9	'2011-12-17'	2,57985	43	'2016-12-14'	2,52405	
10	'2012-01-02'	2,51955	44	'2016-12-22'	2,49255	
11	'2012-04-23'	2,62755	45	'2017-01-23'	2,49975	
12	'2012-06-26'	2,61045	46	'2017-03-28'	2,57625	
13	'2012-11-17'	2,48895	47	'2017-04-21'	2,52945	
14	'2012-12-03'	2,61495	48	'2017-06-08'	2,56365	
15	'2012-12-19'	2,50785	49	'2017-08-03'	2,59605	
16	'2013-04-26'	2,57805	50	'2017-09-20'	2,50965	
17	'2013-05-04'	2,56365	51	'2017-12-09'	2,49615	
18	'2013-06-13'	2,57175	52	'2017-12-17'	2,52135	

19	'2013-09-25'	2,45385	53	'2018-02-11'	2,45565
20	'2013-10-19'	2,51235	54	'2018-09-07'	2,45745
21	'2013-11-20'	2,47455	55	'2018-10-01'	2,49075
22	'2013-11-28'	2,51235	56	'2018-10-25'	2,56635
23	'2013-12-06'	2,52765	57	'2018-11-02'	2,54565
24	'2013-12-22'	2,60505	58	'2019-01-29'	2,55915
25	'2014-03-28'	2,52495	59	'2019-08-25'	2,54295
26	'2014-05-23'	2,56185	60	'2019-09-02'	2,49165
27	'2014-08-19'	2,56095	61	'2019-09-26'	2,49525
28	'2014-10-30'	2,55375	62	'2020-01-08'	2,49345
29	'2015-03-23'	2,52675	63	'2020-06-24'	2,51685
30	'2015-04-16'	2,56185	64	'2020-07-18'	2,47005
31	'2015-05-02'	2,60955	65	'2020-08-11'	2,51505
32	'2015-08-22'	2,57715	66	'2020-09-12'	2,50335
33	'2015-09-15'	2,52675	67	'2020-09-28'	2,53395
34	'2015-11-02'	2,56815		_	

Finalmente, para el nevado Cotopaxi se observa en la Figura 41-2, la gráfica resultante de la variación del área calculada de cada imagen de los satélites Landsat -7 y Landsat -8.

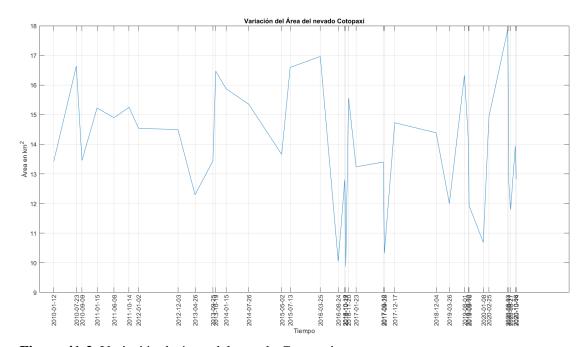


Figura 41-2. Variación de áreas del nevado Cotopaxi

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

En la Tabla 7-2, se detalla el área exacta de las imágenes que pertenecen al nevado Cotopaxi que fueron calculadas por el sistema y fueron útiles para su análisis.

Tabla 7-2: Áreas calculadas del nevado Cotopaxi mediante el sistema

NEVADO COTOPAXI						
N°	Fecha	Área (km²)	N°	Fecha	Área (km²)	
1	'2010-01-12'	13,41945	19	'2016-10-27'	9,88065	
2	'2010-07-23'	16,63875	20	'2016-11-20'	15,55965	
3	'2010-09-09'	13,45365	21	'2017-01-23'	13,24035	
4	'2011-01-15'	15,22575	22	'2017-09-12'	13,40055	
5	'2011-06-08'	14,89635	23	'2017-09-20'	10,32525	
6	'2011-10-14'	15,24735	24	'2017-12-17'	14,72715	
7	'2012-01-02'	14,54265	25	'2018-12-04'	14,38695	
8	'2012-12-03'	14,49135	26	'2019-03-26'	12,00555	
9	'2013-04-26'	12,29445	27	'2019-08-01'	16,33005	
10	'2013-09-25'	13,43925	28	'2019-09-02'	14,21505	
11	'2013-10-19'	16,46865	29	'2019-09-10'	11,92275	
12	'2014-01-15'	15,87195	30	'2020-01-08'	10,68615	
13	'2014-07-26'	15,35445	31	'2020-02-25'	14,93055	
14	'2015-05-02'	13,65795	32	'2020-08-03'	17,87985	
15	'2015-07-13'	16,59555	33	'2020-08-11'	12,74535	
16	'2016-03-25'	16,96365	34	'2020-08-27'	11,79495	
17	'2016-08-24'	10,05165	35	'2020-10-06'	13,94865	
18	'2016-10-19'	12,80565	36	'2020-10-14'	12,81735	

CAPÍTULO III

MARCO DE RESULTADOS

En el presente capítulo se observa la información obtenida mediante la descarga de imágenes del

satélite Landsat – 7 y Landsat – 8 y los resultados una vez aplicado el Pre procesamiento a las

imágenes satelitales Landsat - 7. Además, se explica de manera detallada la validación de los

resultados, para lo cual se utilizó el software Statistical Package for the Social Sciences (SPSS,

por sus siglas en inglés), en el que se aplicó el análisis estadístico inferencial en base a la prueba

paramétrica T Student para una muestra, en la cual se compara el valor de la media aritmética de

los datos que arroja el sistema desarrollado con el valor hipotético obtenido a través de fuentes

bibliográficas confiables. Finalmente, se realizó un modelamiento matemático con el objetivo de

predecir un valor de área aproximado para el año 2022 de la laguna de Yahuarcocha y del nevado

Cotopaxi.

3.1 Análisis de las imágenes satelitales obtenidas de USGS EarthExplorer

De la cantidad de imágenes satelitales almacenadas en el sitio web EarthExplorer, se logró

seleccionar las imágenes con mejor despejamiento de nubosidad en el área de interés. Para la

laguna de Yahuarcocha se descargó 43 imágenes del satélite Landsat – 7 y 31 del satélite Landsat

- 8, por otro lado, para el nevado Cotopaxi se obtuvo 24 imágenes del satélite Landsat - 7 y 15

del satélite Landsat – 8.

El nombre de cada carpeta descargada de la web tiene un formato específico, su nomenclatura se

detalla a continuación, en base al archivo del 09 de septiembre del año 2010 del satélite Landsat

-7 (USGS, 2020):

LE07_L1TP_010060_20100909_20161213_01_T1

En donde:

LE07: Imagen capturada por el sensor ETM+ del satélite Landsat -7.

L1TP: Nivel - 1 de corrección de precisión y terreno.

010060: Los 3 primeros dígitos representan el PATH (orbita aproximada del satélite) y los 3

siguientes el ROW (centro nominal de la escena) del Sistema de Referencia Mundial (WRS) que

es un sistema global de numeración para las imágenes Landsat.

20100909: Fecha en la que fue capturada la imagen en formato año, mes y día.

68

20161213: Fecha en que la imagen fue procesada en formato año, mes y día.

01: número de colección de la imagen.

T1: categoría de la colección del nivel 1.

En la Figura 1-3, se observa los archivos que incluyen la carpeta de la imagen satelital del 09 de septiembre del año 2010 correspondiente al satélite Landsat – 7. El archivo gap_mask está presente en las carpetas de este satélite cuya captura de imagen satelital fue a partir del mes de junio del año 2003 debido a que registra la ubicación de los pixeles que fueron afectados por el fallo del SLC, en el archivo LE07_L1TP_010060_20100909_20161213_01_T1_ANG se encontró las coordenadas UTM de los 4 vértices de la imagen descargada y el tamaño de cada pixel, que fueron necesarios para el desarrollo del sistema.

Finalmente, los archivos LE07_L1TP_010060_20100909_20161213_01_T1_B representan las 8 bandas espectrales individuales en formato GEOTIFF que pertenecen a la misma área, recalcando que la banda 6 tiene 2 archivos similares, en caso de que se requiera utilizar se recomienda la B6_VCID_2 que produce un resultado más preciso debido a su alta ganancia y es utilizado cuando el brillo de la superficie es menor, como las áreas con vegetación.



Figura 1-3. Archivos de la imagen satelital del 09/09/2010

Realizado por: LAICA, Cristian, 2021

Es importante mencionar que la carpeta se descarga en formato comprimido debido a la cantidad de datos que se incluye, tomando en cuenta que un archivo descargado del satélite Landsat – 8 contiene las 11 bandas espectrales individuales de la misma área, así como la información de coordenadas UTM de los vértices de las imágenes y el tamaño del pixel, no cuenta con una carpeta gap_mask por lo que en este satélite no se produjo ningún tipo de fallo desde su puesta en funcionamiento.

Adicionalmente, en la Figura 2-3, se visualiza la banda espectral 4 capturada por el sensor ETM+ del satélite Landsat – 7 el 09 de septiembre del año 2010 obtenida de la página web de USGS EarthExplorer.

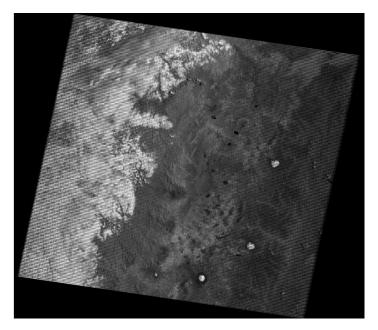


Figura 2-3. Imagen del Landsat – 7, banda 4, 09/09/2010

Realizado por: LAICA, Cristian, 2021

Y, en la Figura 3-3, se puede observar la banda espectral 5 capturada por el sensor OLI del satélite Landsat – 8 el 19 de octubre del año 2016 descargada del sitio web USGS EarthExplorer.

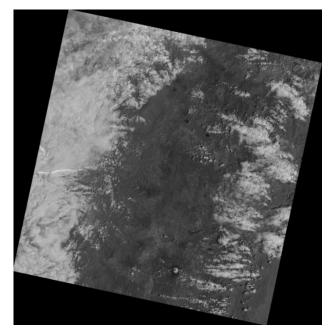
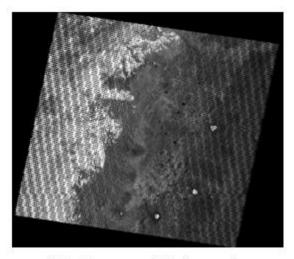


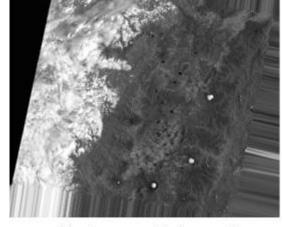
Figura 3-3. Imagen del Landsat -8, Banda 5, 19/10/2016 **Realizado por:** LAICA, Cristian, 2021

3.2 Resultados del Pre procesamiento de las imágenes satelitales

El Pre procesamiento es aplicado a las imágenes satelitales pertenecientes al satélite Landsat – 7 descargadas desde el sitio web EarthExplorer. Debido a que el Corrector de Línea de Escaneo (SLC) dejó de funcionar en junio del año 2003 lo que provocó que las imágenes contengan líneas de ausencia o gaps, es decir, no se presentaron ciertos datos el momento de la captura. Entonces, la función que realiza la herramienta Landsat Toolbox fue recuperar y mejorar la imagen satelital.

En la Figura 4-3, se puede observar la comparación de una imagen satelital a la que se realizó el Pre procesamiento. En la Figura 4-3 (a), se tiene la imagen que fue adquirida por el sensor ETM+ del satélite Landsat – 7 y descargada del sitio web EarthExplorer, y en la Figura 4-3 (b), se tiene la imagen resultante una vez aplicada el Pre procesamiento.





(a) Imagen satelital descargada

b) Imagen satelital corregida

Figura 4-3. Imagen aplicada el Pre procesamiento

Realizado por: LAICA, Cristian, 2021

3.3 Validación de resultados

La técnica de Estadística Inferencial utilizada para la validación de resultados fue la prueba T Student para una muestra, determinado como un test paramétrico que permite determinar la media aritmética de un grupo de datos y comparar con un valor hipotético u objetivo. Es considerado como un procedimiento robusto por su extremada sensibilidad al supuesto de normalidad cuando la muestra utilizada resulta moderadamente grande (Minitab, 2017). Para que se ejecute la prueba T Student debe cumplir con dos procesos primordiales, que son: identificar que los datos tengan una distribución normal y trabajar con la media aritmética de todos los datos del sistema para comparar con el valor hipotético encontrado.

a) Para identificar que exista una distribución normal de los datos, es decir, que los datos encontrados se ajusten a la curva de normalidad en donde el valor medio representa la media de los datos analizados, se realiza una prueba de normalidad, en la cual se tiene una hipótesis nula (contiene una distribución normal de los datos) y una hipótesis alternativa (no contiene una distribución normal de los datos). En este caso, la prueba de hipótesis que se requiere desarrollar es identificar que los valores de las áreas obtenidas a través del sistema sigan una distribución normal, obteniendo así una aceptación de la hipótesis nula.

Entonces, para constatar que la distribución de los datos sea normal, la probabilidad que está representado por el aparto Sig. en la Figura 5-3, debe ser mayor al nivel de significancia. En los trabajos de investigaciones se detalla que este nivel es representado por el 5% (García Roldan, 2003), es decir, el valor visualizado en Sig. debe ser mayor que el 5%, cumpliendo de cierta forma con la prueba de normalidad.

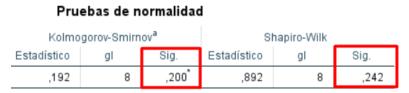


Figura 5-3. Prueba de normalidad

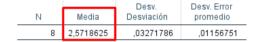
Realizado por: LAICA, Cristian, 2021

Además, se visualiza que las pruebas de normalidad se pueden desarrollar en base a dos estadísticos, en donde, si la cantidad de muestras o datos obtenidos por el sistema es menor a 30 se considera la prueba estadística Shapiro-Wilk, mientras que si la cantidad de muestras es mayor o igual a 30 se trabaja con la prueba Kolmogorov-Smirnov.

b) Posterior a ello se realiza la prueba T Student para una muestra, propiamente dicha, la misma que se aprecia en la Figura 6-3. En la cual, se puede obtener una hipótesis nula (significa que la media aritmética de las áreas obtenidas por el sistema es igual al valor hipotético) o una hipótesis alternativa (significa que no existe una igualdad entre la media aritmética de las áreas obtenidas por el sistema y el valor hipotético). Para poder aceptar la hipótesis nula el valor de probabilidad debe ser superior al valor de significancia.

Prueba T

Estadísticas para una muestra



Prueba para una muestra

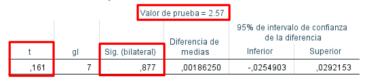


Figura 6-3. Prueba paramétrica T Student para una muestra

Realizado por: LAICA, Cristian, 2021

En la Figura 6-3, en el cuadro de Estadísticas para una muestra se obtiene la media aritmética calculada en base a las muestras determinadas por el sistema, valor necesario para realizar la prueba T, además, en la Figura 6-3, en el cuadro Prueba para una muestra, el valor hipotético está en la sección Valor de prueba y el valor de probabilidad obtenido en el apartado Sig. (bilateral) debe ser mayor al valor de significancia, que es el 5%, y así determinar si la hipótesis nula es aceptada.

Por otro lado, si la hipótesis nula es rechazada, es decir, la probabilidad es menor al 5% y se acepta la hipótesis alternativa, la media aritmética de las muestras obtenidas por el sistema puede ser mayor o menor al valor hipotético, para ello se observa en la Figura 6-3, en el apartado t, por lo que sí es un número negativo la media de las muestras del sistema será menor al valor hipotético y si es un número positivo significa que la media encontrada de las muestras del sistema es mayor al valor hipotético.

Para validar el funcionamiento del sistema desarrollado, se utilizó el software SPSS, en el que se realizó la prueba paramétrica T Student para una muestra, verificando que los datos del sistema tengan una distribución normal, además, se efectuó una comparación estadística entre los valores del área de 4 lagunas y 4 nevados obtenidos mediante fuentes bibliográficas confiables que resulta ser el valor hipotético y la media aritmética de los valores que proporciona el sistema. A continuación, se detalla el proceso de cada uno de los recursos hídricos.

3.3.1 Laguna de Yahuarcocha

La laguna de Yahuarcocha está ubicada en el Ecuador, en la provincia de Imbabura, a 3 km de la ciudad de Ibarra. Sus coordenadas geográficas son: latitud 00° 22' 18" N y longitud 078° 06' 02" W. Cuenta con una profundidad máxima de 8 metros, tiene una apariencia similar a un corazón y su elevación es de 2190 m.s.n.m. La temperatura del agua es de 11°C y las actividades

que se realiza está relacionada con el agua y la naturaleza como la pesca y paseo en canoa (Guanín Sillo, 2014).

En base a la información revisada en la plataforma digital GoRaymi, se encuentra que la superficie con la que cuenta la laguna de Yahuarcocha es de 2,57 km² (GoRaymi, 2015c), en una publicación en El Telégrafo (eltelégrafo, 2021) detalla que el medio virtual GoRaymi fue creado por dos jóvenes con el objetivo de promocionar al Ecuador en cuanto a las atracciones turísticas, patrimonio, cultura, entre otras. Su propuesta inició en el año 2015 y desde entonces ha recorrido un gran camino obteniendo 6 premios entre nacionales e internacionales.

En la Tabla 1-3, se puede observar la fecha de cada una de las imágenes que fueron utilizadas para el análisis, se consideró 8 áreas entregadas por el sistema en diferentes meses del año 2015, en la columna de la derecha se visualiza el valor del área que determinó como resultante el sistema desarrollado.

Tabla 1-3: Muestras determinadas de la laguna Yahuarcocha

LAGUNA DE YAHUARCOCHA			
Fecha	Área determinada km²		
'2015-03-23'	2,52675		
'2015-04-16'	2,56185		
'2015-05-02'	2,60955		
'2015-08-22'	2,57715		
'2015-09-15'	2,52675		
'2015-11-02'	2,56815		
'2015-12-12'	2,60145		
'2015-12-28'	2,60325		

Realizado por: LAICA, Cristian, 2021

Luego se realizó la prueba de normalidad, debido a que se utilizó 8 muestras para su análisis se consideró el estadístico Shapiro-Wilk en el que se detalla que la probabilidad encontrada fue del 24,2% como se presenta en la Figura 7-3, obteniendo como resultado que se acepta la hipótesis nula, es decir, que las muestras de la laguna de Yahuarcocha tienen una distribución normal.

Pruebas de normalidad

	Kolmogorov-Smirnov ^a			s	hapiro-Wilk	
	Estadístico	gl	Sig.	Estadístico	gl	Sig.
Laguna de Yahuarcocha	,192	8	,200*	,892	8	,242

Figura 7-3. Prueba de normalidad de la laguna de Yahuarcocha

Finalmente se aplicó la prueba T Student para una muestra, como se visualiza en la Figura 8-3, se determinó que la media aritmética encontrada en base a las muestras utilizadas para el análisis fue de 2,5718625 km² y el valor hipotético 2,57 km², obteniendo que la hipótesis nula es aceptada porque la probabilidad es de 87,7%, lo que significa que es superior al nivel de significancia.

Prueba T

Estadísticas para una muestra

		N	Media	Desv. Desviación	Desv. Error promedio
Laguna de Yahuarco	cha	8	2,5718625	,03271786	,01156751

Prueba para una muestra

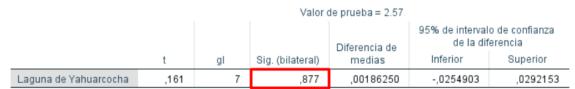


Figura 8-3. Prueba T Student de la laguna de Yahuarcocha

Realizado por: LAICA, Cristian, 2021

3.3.2 Laguna Palcacocha

La laguna Palcacocha está ubicada en Perú, provincia de Huaraz del departamento de Ancash, a una altitud de 4566 m.s.n.m., las coordenadas geográficas son: latitud 09° 23' 48'' N y longitud 077° 22' 46'' W (Vilca Gómez, 2016).

La información que se encuentra en la Unidad de Glaciología y Recursos Hídricos (UGRH) de la Autoridad Nacional del Agua (ANA) en base a las características físicas de la laguna Palcacocha, ha sido obtenida mediante el levantamiento batimétrico que fue realizado en el año 2016 del día 11 al 14 del mes de febrero, obteniendo como resultado que el área de la laguna en ese entonces fue de 514.157 m². Recalcando que el levantamiento batimétrico se ejecutó mediante el registro continuo de la Ecosonda graficadora digital GPSMAP 188C SOUND con marca GARMIN (Cochachin Rapre y Salazar Checa, 2016, p. 1-16).

En la Tabla 2-3, se puede observar el valor del área determinada por el sistema desarrollado en base a la fecha de las imágenes que fueron capturadas por el satélite. Se tomó como base 17 muestras para su respectivo análisis.

Tabla 2-3: Muestras determinadas de la laguna Palcacocha

LAGUNA PALCACOCHA				
Fecha	Área determinada (km²)			
'2016-01-07'	0,51525			
'2016-01-23'	0,52515			
'2016-04-28'	0,49725			
' 2016-05-06'	0,53415			
' 2016-05-30'	0,51075			
'2016-06-07'	0,52785			
'2016-06-15'	0,50535			
'2016-06-23'	0,52605			
'2016-07-09'	0,51705			
'2016-07-17'	0,51615			
'2016-07-25'	0,51795			
'2016-08-10'	0,52785			
'2016-08-26'	0,51615			
'2016-09-11'	0,51975			
'2016-11-06'	0,51075			
'2016-11-14'	0,51975			
'2016-11-22'	0,51345			

En la prueba de normalidad, debido a que se utilizó 17 muestras para el análisis se tomó en cuenta el estadístico Shapiro-Wilk, en el cual la probabilidad encontrada fue del 89% como se aprecia en la Figura 9-3, como resultado se determinó que la distribución de las muestras de la laguna Palcacocha tienen una distribución normal, es decir, la hipótesis nula es aceptada.

Pruebas de normalidad

	Kolmogorov-Smirnov ^a			St	napiro-Wilk	
	Estadístico	gl	Sig.	Estadístico	gl	Sig.
Laguna palcacocha	,116	17	,200*	,974	17	,890

Figura 9-3. Prueba de normalidad de la laguna Palcacocha

Realizado por: LAICA, Cristian, 2021

En la prueba T Student se obtuvo que la media aritmética encontrada en base a las muestras determinadas para el análisis fue de 0,5176853 km² y el valor hipotético 0,514 km² como se

visualiza en la Figura 10-3, definiendo que la hipótesis nula es aceptada debido a que la probabilidad entregada por el software SPSS fue del 11,2%, lo que significa que es superior al nivel de significancia.

Prueba T

Estadísticas para una muestra

	N	Media	Desv. Desviación	Desv. Error promedio
Laguna palcacocha	17	,5176853	,00903797	,00219203

Prueba para una muestra



Figura 10-3. Prueba T Student de la laguna Palcacocha

Realizado por: LAICA, Cristian, 2021

3.3.3 Laguna San Pablo

La laguna San Pablo está ubicada al sur de la provincia de Imbabura en la república del Ecuador, al pie del volcán Imbabura y junto al nudo de Mojanda, las coordenadas geográficas son: latitud 00° 12' 33". N y longitud 078° 13' 27". W. Tiene una profundidad de aproximadamente 83 m y representa una altitud de 2.660 m.s.n.m. Su temperatura media es de 18°C. Existe variedad de actividades que se pueden realizar en la laguna como paseo en moto acuática, esquí acuático y natación. La fauna que se encuentra en el lugar comúnmente son búhos, pájaro brujo, patos, garzas blancas, y en cuanto a la flora existe eucalipto, sauces y pinos (Guanín Sillo, 2014).

En base a la tesis "ELABORACIÓN DE UNA GUÍA TURÍSTICA DE LAS LAGUNAS DE LA PROVINCIA DE IMBABURA PARA UN EFICIENTE DESEMPEÑO TURÍSTICO, DIRIGIDA A ESTUDIANTES DE LOS ESTABLECIMIENTOS DE EDUCACIÓN BÁSICA DE LA ZONA CENTRO DE LA CIUDAD DE QUITO" realizada en el año 2014 en la Universidad Central del Ecuador ubicada en la ciudad de Quito, se toma como referencia que la forma de la laguna de San Pablo tiene un aspecto similar a un óvalo con dimensiones 3,5 x 2,2 km, con esta información se obtuvo un área estimada de 6.04757 km² (Guanín Sillo, 2014).

En la Tabla 3-3, se puede observar el valor del área determinada por el sistema desarrollado en base a la fecha de las imágenes que fueron capturadas por el satélite. Se tomó como base 9 muestras para el respectivo análisis.

Tabla 3-3: Muestras determinadas de la laguna San Pablo

LAGUNA SAN PABLO				
Fecha	Área determinada (km²)			
'2014-07-10'	6,07005			
'2014-07-26'	6,04035			
'2014-08-19'	6,11685			
'2014-10-30'	5,98005			
'2015-09-15'	6,08355			
'2015-11-02'	5,94045			
'2016-01-05'	5,99355			
'2016-10-19'	5,98005			
'2016-11-20'	6,07455			

Realizado por: LAICA, Cristian, 2021

En la prueba de normalidad, se utilizó las 9 muestras para el análisis, por lo tanto, se valoró el estadístico Shapiro-Wilk, en el cual la probabilidad encontrada fue del 57,2% como se aprecia en la Figura 11-3, como resultado se determinó que las muestras de la laguna San Pablo tiene una distribución normal, es decir, la hipótesis nula es aceptada.

Pruebas de normalidad

	Kolmogorov-Smirnov ^a			SI	hapiro-Wilk	
	Estadístico	gl	Sig.	Estadístico	gl	Sig.
Laguna San Pablo	,188	9	,200*	,939	9	,572

Figura 11-3. Prueba de normalidad de la laguna San Pablo

Realizado por: LAICA, Cristian, 2021

En la prueba T Student para una muestra se determinó que la media aritmética encontrada en base a las muestras para el análisis fue de 6,0310500 km² y el valor hipotético 6,04757 km² como se visualiza en la Figura 12-3, verificando que la hipótesis nula es aceptada debido que la probabilidad entregada por el software SPSS es del 43%, lo que significa que es superior al nivel de significancia.

Prueba T

Estadísticas para una muestra

	N	Media	Desv. Desviación	Desv. Error promedio
Laguna San Pablo	9	6,0310500	,05961778	,01987259

Prueba para una muestra

Valor de prueba = 6.04757

				Diferencia de	95% de interval de la dif	
	t	gl	Sig. (bilateral)	medias	Inferior	Superior
Laguna San Pablo	-,831	8	,430	-,01652000	-,0623463	,0293063

Figura 12-3. Prueba T Student de la laguna San Pablo

Realizado por: LAICA, Cristian, 2021

3.3.4 Laguna de Yambo

La laguna de Yambo está ubicada a 7 km de la Cabecera Cantonal de Salcedo en la Parroquia Panzaleo, a un costado de la carretera que une la ciudad de Ambato y la ciudad de Latacunga en la república del Ecuador, las coordenadas geográficas de la ubicación de esta laguna son: latitud 01° 06' 01" N y longitud 078° 35' 22" W. Representa una altitud de 2600 m.s.n.m. Con una profundidad máxima de 25 m y una temperatura entre 7 y 8°C en el sitio, mientras que el agua presenta una temperatura de 10°C. En esta laguna entre la fauna que se encuentra están especies como Cormorán, Garcilla, Garza nocturna y Zambullidor. Y en cuanto a la flora se puede encontrar especies como, Trébol, Eucalipto, Nogal y los totorales que son usados por los habitantes para alimentar a su ganado (Fernández Jiménez, 2013).

En abril del año 2013 en la Universidad Técnica de Cotopaxi se desarrolló un trabajo de titulación denominado "DISEÑO DE UN PLAN DE MARKETING PARA FOMENTAR EL TURISMO EN LA LAGUNA DE YAMBO CANTÓN SALCEDO, PROVINCIA DE COTOPAXI PARA EL PERIODO 2012-2015", del cual se toma como referencia que la laguna de Yambo tiene una extensión de 1256 m de largo y 300 m de ancho (Fernández Jiménez, 2013). Los valores encontrados permiten determinar que la superficie de la laguna de Yambo es aproximadamente 0,3768 km².

Además, en base a la información encontrada en los sitio web GoRaymi (GoRaymi, 2015a) y ViajandoX (ViajandoX, 2021) que tiene como título laguna de Yambo, detalla que la extensión de la laguna es de 1100 m de largo y 290 m de ancho. Con estos valores se encontró que la superficie de la laguna de Yambo es aproximadamente de 0,319 km². Recalcando que si los datos obtenidos

como referencia son distintos se consideró necesario obtener la media aritmética, y así tener el valor hipotético para el respectivo análisis.

Para el análisis de la prueba T Student se consideró 12 muestras, que son valores de áreas arrojadas por el sistema desarrollado, en la Tabla 4-3, se observa la superficie calculada de cada una de las imágenes en base a la fecha en la que fue capturada por el satélite.

Tabla 4-3: Muestras determinadas de la laguna de Yambo

LAGUNA I	DE YAMBO
Fecha	Área determinada (km²)
'2015-07-13'	0,33885
'2015-09-15'	0,33255
'2016-10-27'	0,32895
'2016-11-12'	0,34515
'2017-06-08'	0,32625
'2017-07-10'	0,34425
'2017-09-20'	0,29295
'2019-08-01'	0,38565
'2019-09-02'	0,38295
'2020-03-20'	0,35235
'2020-08-11'	0,35055
'2020-08-27'	0,34425

Realizado por: LAICA, Cristian, 2021

En la prueba de normalidad, se utilizó 12 muestras para su respectivo análisis lo que significa que se consideró el estadístico Shapiro-Wilk, en donde la probabilidad encontrada fue del 32,7% como se aprecia en la Figura 13-3, el resultado determina que la distribución de las muestras de la laguna de Yambo si tiene una distribución normal, lo que significó que la hipótesis nula es aceptada.

Pruebas de normalidad

	Kolmogorov-Smirnov ^a			SI	hapiro-Wilk	
Estadístico gl Sig.			Estadístico	gl	Sig.	
Laguna de Yambo	,196	12	,200	,925	12	,327

Figura 13-3. Prueba de normalidad de laguna de Yambo

En la prueba T Student desarrollada se determinó que la media aritmética encontrada en base a las muestras arrojadas por el sistema para el análisis fue de 0,3437250 km² y el valor hipotético 0,3479 km² como se visualiza en la Figura 14-3, definiendo que la hipótesis nula es aceptada, debido a que la probabilidad entregada por el software SPSS es 56,9%, es decir, es superior al nivel de significancia determinado.

Prueba T

Estadísticas para una muestra

	N	Media	Desv. Desviación	Desv. Error promedio
Laguna de Yambo	12	,3437250	,02462497	,00710862

Prueba para una muestra

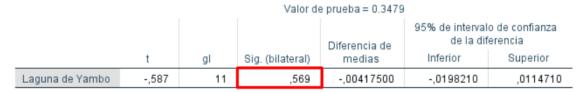


Figura 14-3. Prueba T Student de la laguna de Yambo

Realizado por: LAICA, Cristian, 2021

3.3.5 Nevado Cotopaxi, Chimborazo y Antisana

En octubre del año 2020 en la Universidad de Guayaquil se realizó un "ANÁLISIS DE LA VARIACIÓN DE LA COBERTURA GLACIAR EN EL ECUADOR MEDIANTE TELEDETECCIÓN", como trabajo de titulación de Thalía Salinas. En el cuál se detalla que los glaciares de los Andes han reducido de manera considerable en las últimas décadas. El cálculo para verificar la variación de los glaciares del Ecuador se realizó a partir de 1986 hasta el 2019. La investigación se realizó en base al análisis de imágenes satelitales de varios años capturadas por el satélite Landsat y descargadas desde el sitio web EarthExplorer, aplicando el NDSI (Índice Diferencial Normalizado de Nieve), debido a que es el más utilizado para obtener la cobertura glaciar mediante teledetección, además calculando las superficies e identificando las variaciones de cobertura con el objetivo de conocer si los glaciares han sufrido mayor o menor reducción (Salinas Solís, 2020).

Primero realizó un Pre procesamiento a las imágenes que incluye la corrección de bandeado y corrección atmosférica, para luego realizar el cálculo del NDSI.

3.3.5.1 Nevado Cotopaxi

Para el nevado Cotopaxi (Salinas Solís, 2020) seleccionó 9 imágenes de varios años, las mismas presentaron gran acumulación de nieve, pero se excluía la nubosidad. A continuación, en la Tabla 5-3, se puede observar la cobertura glaciar resultante de las 6 imágenes a partir del año 2002, detalle de los datos de interés para el trabajo de titulación.

El nevado Cotopaxi está ubicado sobre la cordillera Oriental, a 35 km al noreste de la Ciudad de Latacunga y 45 km al sureste de la Ciudad de Quito, Provincia de Cotopaxi de la República del Ecuador, con las coordenadas geográficas, latitud 00° 41' 01" S y longitud 078° 26' 13" W. A una altura de 5897 m.s.n.m.(Instituto Geofísico - EPN, 2020b; ViajandoX, 2020b).

Tabla 5-3: Superficie del Nevado Cotopaxi

	NEVADO COTOPAXI					
AÑO	SUPERFICIE (ha)	SUPERFICIE (km²)				
2002	1720,84	17,2084				
2006	1269,53	12,6953				
2009	1257,48	12,5748				
2013	1275,62	12,7562				
2016	1004,63	10,0463				
2019	998,82	9,9882				

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

Para el análisis estadístico se consideró 11 muestras, en la Tabla 6-3, se observa la superficie calculada de cada una de las imágenes en base a la fecha en la que fue capturada por el satélite, debido a que los valores hipotéticos considerados fueron de varias imágenes en distintos años, se aplica la media aritmética con el objetivo de encontrar un único valor hipotético con el que se realizó el análisis.

Tabla 6-3: Muestras determinadas del nevado Cotopaxi

NEVADO COTOPAXI		
Fecha	Área determinada (km²)	
'2002-04-12'	17,01045	
'2004-12-29'	12,65265	
'2006-08-29'	12,48075	
'2007-07-31'	15,13575	
'2009-09-06'	12,62025	

'2010-09-09'	13,41585
'2013-04-26'	12,29445
'2016-08-24'	10,05165
'2017-09-20'	10,32435
'2029-09-10'	11,69775
'2020-08-27'	11,81835

En la prueba de normalidad, se utilizó las 11 muestras para su respectivo análisis lo que significa que se tomó en cuenta el estadístico Shapiro-Wilk, en donde la probabilidad encontrada fue del 27,2% como se observa en la Figura 15-3, el resultado determina que las muestras del nevado Cotopaxi si tiene una distribución normal, es decir, se acepta la hipótesis nula.

Pruebas de normalidad

	Kolmogorov-Smirnov ^a			Shapiro-Wilk		
Estadístico gl Sig.				Estadístico	gl	Sig.
Nevado Cotopaxi	,233	11	,097	,914	11	,272

Figura 15-3. Prueba de normalidad del nevado Cotopaxi

Realizado por: LAICA, Cristian, 2021

En la prueba T Student desarrollada se determinó que la media aritmética encontrada en base a las 11 muestras utilizadas para el análisis fue de 12,6820227 km² y la media aritmética hipotética 12,53833 km² como se observa en la Figura 16-3, además, se analizó que la probabilidad entregada por el software SPSS es de 81.6%, por lo tanto, la hipótesis nula es aceptada ya que la probabilidad es superior al nivel de significancia establecido.

Prueba T

Estadísticas para una muestra

	N	Media	Desv. Desviación	Desv. Error promedio
Nevado Cotopaxi	11	12,6820227	1,99203839	,60062217

Prueba para una muestra

Figura 16-3. Prueba T Student del nevado Cotopaxi

3.3.5.2 Nevado Chimborazo

Para el nevado Chimborazo fueron seleccionadas 11 imágenes satelitales en diferentes años, en las cuales se pudo observar acumulación de nieve y presencia de nubosidad en los límites de la cobertura glaciar. En la Tabla 7-3, se visualiza la superficie obtenida como resultado de las 5 imágenes descargadas a partir del año 2006, datos necesarios para el análisis (Salinas Solís, 2020).

El nevado Chimborazo está ubicado al Sur de la Cordillera Occidental, a 24 km al noroccidente de la Ciudad de Riobamba y a 28 km al suroccidente de la Ciudad de Ambato de la república del Ecuador, con las coordenadas geográficas, latitud 01° 28' 09'' S y longitud 078° 49' 00'' W. Presenta una elevación de 6268 m.s.n.m. (Orellana, 2020).

Tabla 7-3: Superficie del Nevado Chimborazo

NEVADO CHIMBORAZO					
AÑO	SUPERFICIE (ha)	SUPERFICIE (km²)			
2006	972,81	9,7281			
2009	1263,74	12,6374			
2013	1616,04	16,1604			
2016	863,64	8,6364			
2019	1107,63	11,0763			

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

Para el análisis estadístico se consideró 14 muestras, en la Tabla 8-3, se presenta el área calculada de cada una de las imágenes en base a la fecha que fue capturada por el satélite, en este caso también se aplica la media aritmética para encontrar el valor hipotético debido que se tiene varios datos.

Tabla 8-3: Muestras determinadas del nevado Chimborazo

NEVADO CHIMBORAZO		
Fecha	Área determinada (km²)	
'2004-12-29'	10,58985	
'2006-08-13'	8,41905	
'2007-07-31'	10,98135	
'2007-09-17'	9,24705	
'2009-09-06'	9,33255	
'2010-09-09'	16,26615	
'2011-06-08'	11,02005	

'2013-04-26'	10,30005
'2015-07-13'	11,95515
'2016-10-27'	6,82515
'2016-11-20'	6,48135
'2017-09-20'	8,32365
'2019-09-02'	10,22535
'2020-08-11'	14,10615

En la prueba de normalidad, se utilizó las 14 muestras para el respectivo análisis, es decir, se consideró el estadístico Shapiro-Wilk, en donde la probabilidad encontrada fue del 48,6% como se observa en la Figura 17-3, el resultado determina que la distribución de las muestras del nevado Chimborazo si tiene una distribución normal, lo que significa que la hipótesis nula es aceptada.

14

Pruebas de normalidad

Kolmogorov-Smirnov^a Shapiro-Wilk
Estadístico gl Sig. Estadístico gl Sig.

,945

14

,486

.200

Figura 17-3. Prueba de normalidad del nevado Chimborazo

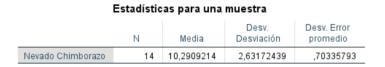
,177

Realizado por: LAICA, Cristian, 2021

Nevado Chimborazo

En la prueba T Student desarrollada se determinó que la media aritmética encontrada en base a las 14 muestras utilizadas para el análisis fue de 10,2909214 km² y la media aritmética hipotética 11,642 km² como se observa en la Figura 18-3, definiendo que la hipótesis nula es aceptada debido que la probabilidad entregada por el software SPSS es de 7,7%, es decir, la probabilidad es superior al nivel de significancia establecido.

Prueba T



Prueba para una muestra

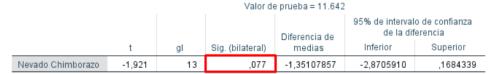


Figura 18-3. Prueba T Student del nevado Chimborazo

3.3.5.3 Nevado Antisana

Para el nevado Antisana se destacaron 9 imágenes satelitales de los distintos años para su análisis, las cuales presentan nubosidad en los límites de la cobertura glaciar identificada y se visualiza acumulación de nieve. En la Tabla 9-3, se detalla la superficie determinada como resultado de las 6 imágenes obtenidas a partir del año 2004, necesarias para el desarrollo del análisis (Salinas Solís, 2020).

El nevado Antisana se encuentra ubicado en la Cordillera Real del Ecuador, a unos 50 km del sureste de la ciudad de Quito, las coordenadas geográficas son: latitud 00° 29' 05'' S; longitud 078° 08' 30'' W. Presenta una altitud de 5758 m.s.n.m. (Instituto Geofísico - EPN, 2021).

Tabla 9-3: Superficie del Nevado Antisana

NEVADO ANTISANA					
AÑO	SUPERFICIE (ha)	SUPERFICIE (km²)			
2004	1396,12	13,9612			
2006	1865,16	18,6516			
2010	1915,29	19,1529			
2013	1593,85	15,9385			
2016	1783,44	17,8344			
2019	1903,01	19,0301			

Realizado por: LAICA, Cristian, 2020

Para el análisis estadístico se consideró 13 muestras, en la Tabla 10-3, se presenta el área determinada de cada una de las imágenes en base a la fecha que fue capturada por el satélite, de igual manera se aplica la media aritmética para encontrar el valor hipotético debido que se tiene varios datos detallados.

Tabla 10-3: Muestras determinadas del nevado Antisana

NEVADO ANTISANA			
Fecha	Área determinada (km²)		
'1999-11-14'	19,19385		
'2001-01-03'	18,21555		
'2001-11-03'	17,16705		
'2002-04-12'	16,20495		
'2004-01-28'	12,98565		
'2004-12-29'	10,84995		
'2006-01-01'	13,67505		

'2010-09-09'	17,73675
'2013-04-26'	13,62915
'2015-08-06'	21,88395
'2016-08-24'	16,76475
' 2017-09-20'	18,48915
'2020-08-11'	20,04255

En la prueba de normalidad, debido a que se utilizó las 13 muestras para el análisis, se tomó en cuenta el estadístico Shapiro-Wilk, en donde la probabilidad encontrada fue del 89,9% como se observa en la Figura 19-3, por lo tanto, el resultado determina que se acepta la hipótesis nula, es decir, las muestras del nevado Antisana tienen una distribución normal, ya que la probabilidad es mayor al nivel de significancia.

Pruebas de normalidad

	Kolmogorov-Smirnov ^a			Shapiro-Wilk		
Estadístico gl Sig.			Estadístico	gl	Sig.	
Nevado Antisana	,139	13	,200	,970	13	,899

Figura 19-3. Prueba de normalidad del nevado Antisana

Realizado por: LAICA, Cristian, 2021

En la prueba T Student desarrollada se determinó que la media aritmética encontrada en base a las 13 muestras utilizadas para el análisis fue de 16,6798731 km² y la media aritmética hipotética 17,425 km² como se visualiza en la Figura 20-3, demostrando que la hipótesis nula es aceptada debido a que la probabilidad es de 40,8%, lo que significa que es superior al nivel de significancia, que es del 5%.

Prueba T

Estadísticas para una muestra

	N	Media	Desv. Desviación	Desv. Error promedio
Nevado Antisana	13	16,6798731	3,13448727	,86935035

Prueba para una muestra

 Valor de prueba = 17.425

 Valor de prueba = 17.425
 95% de intervalo de confianza de la diferencia de medias

 t
 gl
 Sig. (bilateral)
 Inferior
 Superior

 Nevado Antisana
 -,857
 12
 ,408
 -,74512692
 -2,6392786
 1,1490248

Figura 20-3. Prueba T Student del nevado Antisana

3.3.6 Nevado Cayambe

El nevado Cayambe se encuentra localizado en la cordillera central de los Andes, al noreste de la ciudad de Quito, en la Provincia de Pichincha de la República del Ecuador, las coordenadas geográficas son: latitud 00° 01' 32" N; longitud 077° 59' 16" W. Se encuentra a una elevación de 5790 m.s.n.m. (Instituto Geofísico - EPN, 2020a).

En el año 2018 se realizó un análisis de la variación de cobertura glaciar del nevado Cayambe, mediante fotografías aéreas e imágenes satelitales Landsat. En donde, de un total de 92 imágenes satelitales que fueron descargadas de la base de datos del sitio web EarthExplorer, cinco imágenes cumplieron con la calidad necesaria para desarrollar el análisis. Las imágenes pasaron por un Pre procesamiento en el cual se incluyó: corrección geométrica, corrección atmosférica, clasificación no supervisada, reclasificación, cálculo de porcentaje de retroceso, cálculo del área, entre otros. Mediante la utilización de los programas ENVI y ArcGIS 10.0. En la Tabla 11-3, se observa la cobertura glaciar obtenida de 3 imágenes satelitales a partir del año 1999, información necesaria para el desarrollo del análisis estadístico (Gallegos Castro et al., 2018, p. 97-113).

Tabla 11-3: Superficie del Nevado Cayambe

NEVADO CAYAMBE			
AÑO	SUPERFICIE (km²)		
1999	17,94		
2002	16,51		
2009	15,36		

Realizado por: LAICA, Cristian, 2021

Para el análisis estadístico se consideró 11 muestras, en la Tabla 12-3, se presenta el área encontrada de cada una de las imágenes en base a la fecha que fue capturada por el satélite.

Tabla 12-3: Muestras determinadas del nevado Cayambe

NEVADO CAYAMBE			
Fecha	Área determinada (km²)		
'1999-11-14'	20,11455		
'2001-01-03'	15,93405		
'2001-09-16'	22,86225		
'2002-04-12'	17,05635		
'2004-01-28'	10,72125		
'2007-02-05'	10,82025		

'2009-09-06'	16,05285
'2010-09-09'	19,07595
'2013-04-26'	16,19325
'2016-08-24'	15,02055
'2017-09-20'	15,35985

En la prueba de normalidad, debido a que se utilizó las 11 muestras obtenidas para el respectivo análisis, se tomó en cuenta el estadístico Shapiro-Wilk, en donde la probabilidad que se encontró fue del 54,8% como se visualiza en la Figura 21-3, teniendo como resultado que los datos del nevado Cayambe si tiene una distribución normal, es decir, se acepta la hipótesis nula, ya que la probabilidad es mayor al nivel de significancia.

Pruebas de normalidad

	Kolmogorov-Smirnov ^a		Shapiro-Wilk			
	Estadístico	gl	Sig.	Estadístico	gl	Sig.
Nevado Cayambe	,180	11	,200*	,942	11	,548

Figura 21-3. Prueba de normalidad del nevado Cayambe

Realizado por: LAICA, Cristian, 2021

En la prueba T Student para una muestra se determinó que la media aritmética encontrada en base a las 11 muestras utilizadas para el análisis fue de 16,2919227 km² y la media aritmética hipotética 16,60333 km² como se observa en la Figura 22-3, definiendo que la hipótesis nula es aceptada debido que la probabilidad entregada por el software SPSS es de 78%, lo cual es superior al nivel de significancia establecido del 5%.

Prueba T

Estadísticas para una muestra

	Ν	Media	Desv. Desviación	Desv. Error promedio
Nevado Cayambe	11	16,2919227	3,60234017	1,08614643

Prueba para una muestra

Figura 22-3. Prueba T Student del nevado Cayambe

Concluyendo que los datos analizados de los 8 recursos hídricos conformados por lagunas y nevados presentan una distribución normal, así como una igualdad estadística entre la media aritmética de las muestras utilizadas en cada análisis y su valor hipotético, siendo estos dos requisitos fundamentales para que la prueba T Student para una muestra sea aceptada, es decir, garantizar que los resultados entregados por el sistema que se desarrolló son válidos y confiables. La validez de la estadística inferencial utilizada para el análisis permite justificar y asegurar que el sistema que se desarrolló como trabajo de titulación puede ser aplicado en diferentes lagunas y nevados que se desee emplear.

3.4 Análisis de resultados de la Laguna de Yahuarcocha

En la Tabla 6-2, descrita en el CAPÍTULO II, se observa los valores de las áreas de la laguna de Yahuarcocha calculadas por el sistema desarrollado. De acuerdo con esta información se realizó un algoritmo, en el cual se obtuvo un modelo matemático. Entonces, primero se necesitó ajustar a un modelo de datos lineal, considerando que el modelo lineal describe la relación que existe entre variables predictivas y variables de respuesta, para esto se utilizó el comando *polyfit* que representa el ajuste de una curva polinómica, devolviendo los coeficientes para un polinomio de grado "n". Además, se utilizó el comando *polyval* que define la evaluación del polinomio de grado "n" obtenido con el comando *polyfit*.

En base a los datos que se indican en la Tabla 6-2, se utilizó un polinomio de grado 1, debido a que se ajusta a los valores de las áreas obtenidas por el sistema. El polinomio de grado 1 encontrado con el comando *polyfit* fue: $-1,0791 \times 10^{-5}x + 2,7211$, el cual determina el modelo matemático de predicción, en donde x indica el tiempo en días en el que se requiere calcular alguna predicción. En la Figura 23-3, se observa que los asteriscos de color azul representan los valores determinados por el sistema, mientras que la línea de color rojo representa la predicción en base al polinomio de grado 1.

En la Figura 23-3, en el eje x se tiene el tiempo en días y en el eje y el valor del área en km², además, se visualiza que existe como punto de partida el valor de 14622 debido a que se trabajó con el comando *posixtime* el cual indica el número de días en segundos a partir de las 00:00:00 del 1 de enero del año 1970, por lo tanto, para la fecha de 2010-01-12 que es la primera imagen que se tiene como base de datos para la laguna de Yahuarcocha dentro del trabajo de titulación se tiene 14622 días, una vez hecha la conversión de segundos a días. Entonces para la proyección del 31 de diciembre del 2022, se aplicó el mismo criterio, por lo que se obtuvo 19358 días, con un valor de área predictivo de 2,5122 km².

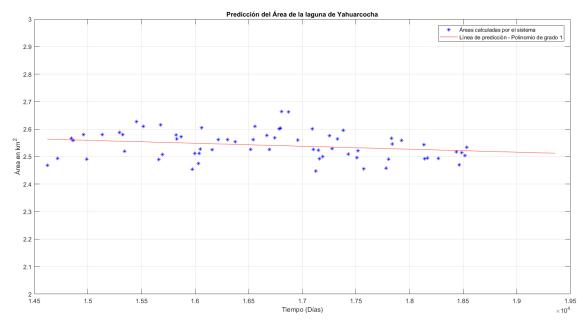


Figura 23-3. Valores del sistema y predicción del polinomio grado 1 — laguna Yahuarcocha **Realizado por:** LAICA, Cristian, 2021

También, se realizó un análisis en base a la media aritmética semestral, en la Tabla 13-3, se observa los valores de la media aritmética obtenida para cada semestre correspondiente a cada año.

Tabla 13-3: Media aritmética semestral laguna de Yahuarcocha

Análisis semestral de la laguna de Yahuarcocha				
N°	Semestres	Media aritmética semestral		
0	'1er - 2010'	2,4813		
1	'2do - 2010'	2,56875		
2	'1er - 2011'	2,5353		
3	'2do - 2011'	2,5839		
4	'1er - 2012'	2,58585		
5	'2do - 2012'	2,53725		
6	'1er - 2013'	2,57115		
7	'2do - 2013'	2,5143		
8	'1er - 2014'	2,5434		
9	'2do - 2014'	2,55735		
10	'1er - 2015'	2,56605		
11	'2do - 2015'	2,57535		
12	'1er - 2016'	2,62875		

13	'2do - 2016'	2,51847
14	'1er - 2017'	2,54228
15	'2do - 2017'	2,5308
16	'1er - 2018'	2,45565
17	'2do - 2018'	2,51505
18	'1er - 2019'	2,55915
19	'2do - 2019'	2,50995
20	'1er - 2020'	2,50515
21	'2do - 2020'	2,5056

Realizado por: LAICA, Cristian, 2021

En este caso de igual forma se utilizó un polinomio de grado 1, ya que se ajusta a los valores de las áreas obtenidas por el sistema, el polinomio encontrado por el comando polyfit fue: -0.0019123x + 2.5606, el cual determina el modelo matemático de predicción, en donde x representa el semestre del cual se busca calcular cierta predicción, como se puede observar en la Tabla 13-3 el número 0 equivale a los primeros 6 meses del año 2010, el numero 1 a los 6 meses siguientes, el 3 al primer semestre del 2011 y así sucesivamente, por lo tanto, para predecir valores de media en los años 2021 y 2022, estos son representados por 22,23,24 y 25, respectivamente. En la Figura 24-3, se tiene en el eje x los semestres de los años que se está analizando y en el eje y la media aritmética semestral del área, en donde los asteriscos azules representan la media aritmética de los semestres analizados, mientras que la línea de color rojo indica la línea de predicción ajustada al polinomio de grado 1.

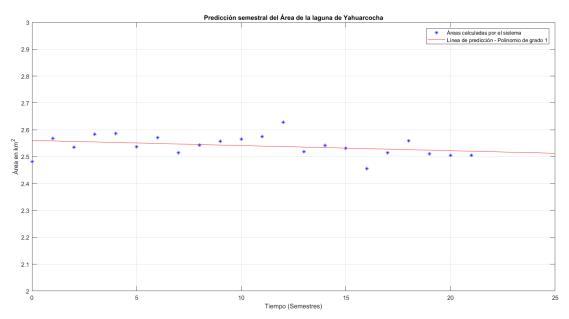


Figura 24-3. Análisis semestral y predicción del polinomio grado 1 – laguna Yahuarcocha **Realizado por:** LAICA, Cristian, 2021

Entonces, para los dos semestres del año 2021, se estima valores de media aritmética de 2,5185 km² y 2,5166 km², respectivamente. Y, para el año 2022, se predice una media de 2,5147 km² para el primer semestre, y una media de 2,5128 km² para el segundo semestre.

Y, por último, se analizó en función a la media aritmética anual. En la Tabla 14-3, se visualiza la media del área correspondiente a cada año.

Tabla 14-3: Media aritmética anual Laguna Yahuarcocha

LAGUNA DE YAHUAROCHA		
Año	Media aritmética anual	
2010	2,53377	
2011	2,5596	
2012	2,56155	
2013	2,53325	
2014	2,55038	
2015	2,57186	
2016	2,55983	
2017	2,53654	
2018	2,50317	
2019	2,52225	
2020	2,50545	

Realizado por: LAICA, Cristian, 2021

En este caso el polinomio que se ajusta a los valores de las áreas obtenidas por el sistema también es un polinomio de grado 1, en base al comando *polyfit* se obtuvo: -0.0040919x + 10.7850, que determina el modelo matemático de predicción, en donde x representa el año en el que se desea calcular alguna predicción. Entonces para los próximos 2 años se estima una proyección que para el año 2021 el área de la laguna posea una media de 2,5152 km² y para el año 2022 una media de 2,5111 km² aproximadamente, en función al polinomio encontrado.

Finalmente, en la Figura 25-3, se tiene en el eje x los años que se están analizando y en el eje y la media aritmética del área anual, en donde se visualiza los asteriscos de color azul que representan la media aritmética de los años analizados, mientras que la línea de color rojo indica la línea de predicción ajustada al polinomio de grado 1 determinado.

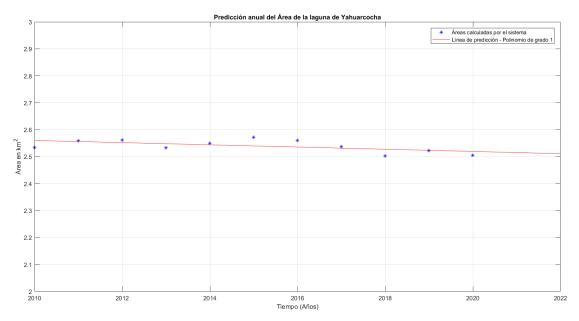


Figura 25-3. Análisis anual y predicción del polinomio grado 1 — laguna Yahuarcocha **Realizado por:** LAICA, Cristian, 2021

Concluyendo que para la laguna de Yahuarcocha el polinomio de grado 1 con su respectiva ecuación que se utilizó para los tres análisis de modelamiento matemático de predicción es el más adecuado, debido a que se ajusta a la gráfica de todos los valores que fueron arrojados por el sistema, así como en el análisis de media aritmética semestral y anual también se observó que el modelo lineal se ajusta de manera correcta a los datos obtenidos como media. Por lo tanto, como se observa en las gráficas de los tres modelos de predicción analizados anteriormente se puede visualizar que el modelo lineal, es decir, la pendiente tiene un aspecto muy similar en los tres casos.

Con el polinomio de grado 1 para el análisis con todos los datos se obtuvo un valor de predicción de 2,5122 km² para el 31 de diciembre del 2022, en el caso del análisis semestral con el polinomio de grado 1 se obtuvo valores predictivos de media aritmética de 2,5185 km², 2,5166 km², 2,5147 km² y 2,5128 km² para los semestres de los años 2021 y 2022, respectivamente, y para el análisis anual con el polinomio de grado 1 respectivo se estima valores de predicción para el año 2021 de 2,5152 km² y para el año 2022 de 2,5111 km², llegando a verificar que en los tres análisis, los valores de predicción son muy cercanos entre sí, por tal razón se considera que estas predicciones para los años mencionados resultan ser óptimos y confiables, obviamente considerando que posteriormente estos valores predictivos deben ser comprobados por estudios futuros.

3.5 Análisis de resultados del nevado Cotopaxi

En la Tabla 7-2, detallada en el CAPÍTULO II, se indica las áreas del nevado Cotopaxi calculadas por el sistema que se desarrolló. De la misma manera mediante un algoritmo se obtuvo el modelo

matemático. Para lo cual, fue necesario ajustar la información a un modelo de datos lineal, para esto se utilizó el comando *polyfit*, que permite ajustar los datos a una curva polinómica y así devuelve los coeficientes para el polinomio de grado "n", también se utilizó el comando *polyval* que evalúa el polinomio de grado "n".

En base a los datos que se observa en la Tabla 7-2, el polinomio adecuado que se ajusta a los valores de las áreas obtenidas por el sistema resulto ser un polinomio de grado 1, el cual fue: $-4,0430 \times 10^{-4}x + 20,7815$, este polinomio de grado 1 determina el modelo de predicción, en donde x indica el tiempo en días en el que se desea calcular alguna predicción. En la Figura 26-3, se observa que la línea roja representa la predicción en base al polinomio de grado 1 que se encontró, mientras que los asteriscos de azul representan los valores determinados por el sistema desarrollado.

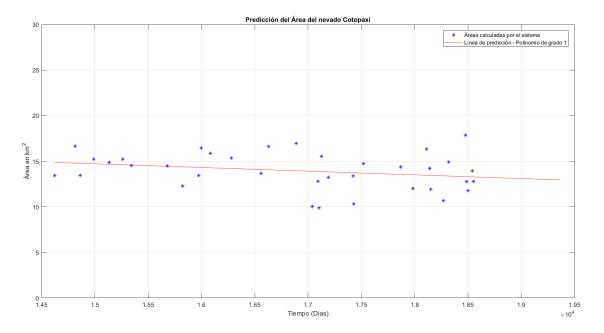


Figura 26-3. Valores del sistema y predicción del polinomio grado 1 - nevado Cotopaxi **Realizado por:** LAICA, Cristian, 2021

En la Figura 26-3, en el eje x se tiene el tiempo en días y en el eje y el valor del área en km², además, se observa que el punto de partida es de 14622 días, es decir, representa a la fecha de 2010-01-12 ya que fue la primera imagen que se tiene en la base de datos del trabajo de titulación para el nevado Cotopaxi. Por lo tanto, para la proyección del 31 de diciembre del 2022, se tiene que transcurre 19358 días, con un valor de proyección de 12,955 km². Es importante mencionar que para este análisis de igual manera se utilizó comando *posixtime* que indica el número de días en segundos a partir de las 00:00:00 del 1 de enero del año 1970 hasta la fecha que se desea consultar.

Por último, se realizó un análisis en base a la media aritmética anual, en la Tabla 15-3, se visualiza los valores de la media aritmética obtenida para cada año.

Tabla 15-3: Media aritmética anual Nevado Cotopaxi

NEVADO COTOPAXI		
Año	Media aritmética anual	
2010	14,50395	
2011	15,12315	
2012	14,517	
2013	14,06745	
2014	15,6132	
2015	15,12675	
2016	13,05225	
2017	12,92333	
2018	14,38695	
2019	13,61835	
2020	13,54326	

Realizado por: LAICA, Cristian, 2021

En este caso el polinomio que se utilizó es de grado 1 y fue determinado por: -0.1460181x + 308.4515, que determina el modelo matemático de predicción, en donde x representa el año del cual se requiere calcular cierta predicción. Entonces si se predice en los próximos 2 años se estima una proyección de la media aritmética anual para el año 2021 de 13,348 km² y para el año 2022 una media de 13,203 km² aproximadamente, en base al polinomio obtenido.

Finalmente, en la Figura 27-3 se tiene en el eje x los años que se están analizando y en el eje y la media aritmética del área anual, en donde se visualiza que la línea roja indica la línea de predicción ajustada al polinomio de grado 1, mientras que los asteriscos azules representan los valores arrojados por el sistema.

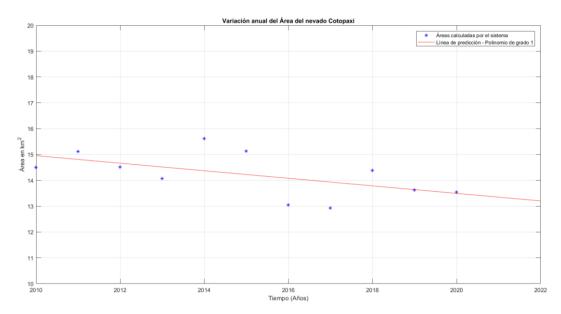


Figura 27-3. Análisis anual y predicción del polinomio grado 1 – nevado Cotopaxi **Realizado por:** LAICA, Cristian, 2021

Entonces, se concluye que para el nevado Cotopaxi el polinomio de grado 1 con su respectiva ecuación que se utilizó para los dos análisis de modelamiento matemático de predicción es el más adecuado, debido a que la línea de predicción se ajusta a todos los valores que fueron arrojados por el sistema, así como en el análisis de media aritmética anual también se observó que el modelo lineal se ajusta de manera adecuada a los datos obtenidos como media. Por lo tanto, como se observa en las gráficas de los dos modelos de predicción analizados anteriormente se puede visualizar que la pendiente del modelo lineal tiene un aspecto muy parecido.

En el análisis con todos los datos arrojados por el sistema de acuerdo con la ecuación respectiva del polinomio de grado 1 para el 31 de diciembre del 2022 se obtuvo un valor predictivo de 12,955 km², por otro lado, en el análisis anual se obtuvo valores de predicción de media aritmética para los años 2021 y 2022 de 13,348 km² y 13,203 km², respectivamente. Entonces, debido a que en los dos análisis los valores son aproximados entre sí, permite mencionar que estos valores predictivos pueden ser confiables y seguros, recalcando que estudios futuros deben comprobar estas predicciones.

3.6 Trabajos futuros

Para tratar de validar los modelos matemáticos de predicción obtenidos en el presente proyecto, se debería realizar cálculos del área de la laguna de Yahuarcocha y del nevado Cotopaxi de manera continua con imágenes satelitales nuevas de los años 2021 y 2022 con el objetivo de comprobar que los resultados encontrados por el modelo lineal son correctos.

De acuerdo a los datos obtenidos se puede observar que los recursos hídricos varían constantemente, por lo tanto, el sistema desarrollado en el presente trabajo de titulación podría ser de gran utilidad para personal especializado en el ámbito ambiental, con el objetivo de que puedan realizar investigaciones sobre las causas de las variaciones y los efectos que pueden provocar los recursos hídricos, así como elaborar ciertos planes de acción frente a posibles impactos graves a la humanidad.

CONCLUSIONES

Se efectuó un análisis acerca de los recursos hídricos, llegando a conocer que las principales causas que afectan los recursos hídricos son el cambio climático, sobrecalentamiento global y la actividad humana, así como se comprendió diferentes técnicas útiles para el procesamiento de imágenes satelitales.

Se estableció la base de datos para la laguna de Yahuarcocha y el nevado Cotopaxi ya que se encontró varias imágenes de buena calidad, sin presentar mucha nubosidad, las imágenes satelitales fueron descargadas en un rango de tiempo desde el 01-01-2010 hasta el 30-11-2020 desde la plataforma Earth Explorer debido a la gran cantidad de información espacial que se encuentra almacenada, disponible y actualizada de manera permanente, sobre todo que la descarga es de manera gratuita.

Se realizó una etapa de Pre procesamiento para recuperar ciertos datos y mejorar la calidad de las imágenes capturadas por el satélite Landsat – 7 debido al fallo que tuvo el Corrector de Línea de Escaneo en junio del año 2003, provocando la aparición de líneas de ausencia en la imagen, para esto se trabajó en el software ArcGIS con la herramienta *Landsat Toolbox*.

Se implementó un sistema interactivo e intuitivo mediante una GUI de MATLAB, que evalúa la variación del área de la laguna de Yahuarcocha y el nevado Cotopaxi mediante el procesamiento de imágenes satelitales, por lo tanto, se analizó el área de varias imágenes capturadas en diferentes lapsos de tiempo por el satélite Landsat -7 y Landsat -8.

Se validó los resultados a través de la Estadística Inferencial mediante la prueba paramétrica T Student para una muestra, se utilizó 8 recursos hídricos en su totalidad, de los cuales 4 fueron lagunas y 4 nevados, en todos los recursos hídricos analizados los datos entregados por el sistema cumplieron una distribución normal, además en todos los casos la hipótesis nula en la prueba T fue aceptada, lo que asegura la validez del sistema desarrollado, así como la confiabilidad de los resultados que el sistema entrega

Se desarrolló un modelo matemático de predicción mediante un polinomio de grado 1, obtenido con la función *polyfit* en MATLAB, la cual calculó los coeficientes de acuerdo con los datos obtenidos y el comando *polyval* permitió realizar una estimación a futuro en el año 2022.

RECOMENDACIONES

Para obtener una base de datos considerable del recurso hídrico con el que se desea trabajar, es necesario verificar la cantidad de imágenes que existe almacenada en la plataforma Earth Explorer, debido a que se descargan las imágenes que tengan mejor visibilidad y menor presencia de nubosidad, por lo que no todas resultan útiles.

Para el desarrollo del sistema en una GUI en MATLAB es recomendable tener un conocimiento previo sobre el funcionamiento acerca del programa y por ende de los comandos básicos.

La dimensión de la selección del área de interés no debe ser menor a 100×100 pixeles, ya que esto implica que el recurso hídrico es demasiado pequeño, por lo tanto, la imagen queda pixelada teniendo errores graves al realizar el procesamiento y por ende los resultados no serían fiables.

Se recomienda desarrollar el sistema en diferentes programas como Python y LabVIEW, debido a que son softwares que también permiten trabajar con el procesamiento de imágenes satelitales.

En los próximos años, se recomienda realizar un análisis del sistema desarrollado mediante imágenes satélites nuevas de la laguna de Yahuarcocha y el nevado Cotopaxi, con la finalidad de comprobar que el modelo lineal predictivo del presente trabajo de titulación sea válido y además demostrar que los nuevos valores resultantes del área se ajusten al modelo lineal predictivo de este proyecto.

BIBLIOGRAFÍA

AGUIRRE DOBERNACK, Nicolás. Implementación de un sistema de detección de señales de tráfico mediante visión artificial basado en FPGA [en línea] (Proyecto Fin de Carrera) (Ingeniería). Universidad de Sevilla, Departamento de Ingeniería Electrónica. Sevilla. 2013. pp. 42-45. [Consulta: 2020-12-04]. Disponible en: http://bibing.us.es/proyectos/abreproy/12112/fichero/Documento_completo%252FProyecto+Fin +de+Carrera-Nicolás+Aguirre+Dobernack.pdf

ÁLVAREZ, Miguel. *DesarrolladorWeb - Qué es Python* [blog] [en línea]. 2003. [Consulta: 6 diciembre 2020]. Disponible en: https://desarrolloweb.com/articulos/1325.php

AVILÉS PINCAY, Andrea Isabel, & BARCIA SALAVARRIA, José Ricardo. Elaborar un clasificador para el procesamiento digital de imágenes [en línea] (Proyecto de Titulación) (Ingeniería). Universidad de Guayaquil, Facultad de Ciencias Matemáticas y Físicas, Carrera de Ingeniería en Sistemas Computacionales. (Guayaquil-Ecuador). 2016. pp. 22-23. [Consulta: 2020-12-02].

Disponible en:

http://repositorio.ug.edu.ec/bitstream/redug/16290/1/B_CISC_PTG.1123.Avilés Pincay Andrea Isabel%2C Barcia Salavarria José Ricardo.pdf

BENAVIDES MUÑOZ, Holger. *Dialoguemos - ¿Qué son los recursos hídricos y cuáles son los principales del Ecuador?* [blog] [en línea]. 2019. [Consulta: 25 febrero 2021]. Disponible en: https://dialoguemos.ec/2019/05/que-son-los-recursos-hidricos-y-cuales-son-los-principales-delecuador/

BERMEJO, Elisa. *Geo innova - ¿QUÉ ES LA TECNOLOGÍA ARCGIS?* [blog] [en línea]. 2014. [Consulta: 6 diciembre 2020]. Disponible en: https://geoinnova.org/blog-territorio/que-es-latecnologia-arcgis/

BRAVO MORALES, N. F. 2017. "Teledetección Espacial Landsat, Sentinel2, ASTER L1T y MODIS". Geomática Ambiental [en línea], 2017, (Perú), pp. 18-24. [Consulta: 11 noviembre 2020]. Disponible en: https://acolita.com/wp-content/uploads/2018/01/Teledeteccion_espacial_ArcGeek.pdf

COCHACHIN RAPRE, A, & SALAZAR CHECA, C. "Batimetria de la Laguna Palcacocha". Autoridad Nacional del Agua [en línea], 2016, (Perú), pp. 1-16. [Consulta: 26 febrero 2021]. Disponible en: https://repositorio.ana.gob.pe/bitstream/handle/20.500.12543/518/ANA0000304.pdf?sequence= 1&isAllowed=y

COMPARASOFTWARE SPA, ¿Qué es MATLAB Software? [blog] [en línea]. 2020. [Consulta: 6 diciembre 2020]. Disponible en: https://www.comparasoftware.com/matlab

CORTES, Patricio. *SIDAC Ingeniería - ¿Qué es LabVIEW?* [blog] [en línea]. 2018. [Consulta: 6 diciembre 2020]. Disponible en: https://sidac.cl/wp/2018/06/27/que-es-labview/

EARTH OBSERVING SYSTEM, El Satélite Landsat 8: Imágenes, Descripción Y Características [blog] [en línea]. 2020a. [Consulta: 1 diciembre 2020]. Disponible en: https://eos.com/es/landsat-8/

EARTH OBSERVING SYSTEM, LandViewer: Visualización Satelital De La Tierra En Directo [blog] [en línea]. 2020b. [Consulta: 1 diciembre 2020]. Disponible en: https://eos.com/es/lv/

EARTHDATA, Level 1 and Atmosphere Archive and Distribution System (LAADS) DAAC [blog] [en línea]. 2020. [Consulta: 1 diciembre 2020]. Disponible en: https://earthdata.nasa.gov/eosdis/daacs/laads

ECURED, MATLAB [blog] [en línea]. 2020. [Consulta: 6 diciembre 2020]. Disponible en: https://www.ecured.cu/MATLAB

EL TELÉGRAFO, El cambio climático afecta dos glaciares ecuatorianos [en línea]. 2017. [Consulta: 9 noviembre 2020]. Disponible en: https://www.eltelegrafo.com.ec/noticias/sociedad/6/el-cambio-climatico-afecta-dos-glaciares-ecuatorianos

ELTELÉGRAFO, El GoRaymi muestra de forma virtual a Ecuador. [en línea]. 2021. [Consulta: 14 febrero 2021]. Disponible en: https://www.eltelegrafo.com.ec/noticias/sociedad/4/el-goraymi-muestra-de-forma-virtual-a-ecuador

EUMETSAT, European Space Agency (ESA) [en línea]. 2020. [Consulta: 1 diciembre 2020]. Disponible en: https://www.eumetsat.int/international-cooperation/european-space-agency-esa

EUROPEAN SPACE AGENCY, Una producción de la ESA. [en línea]. 2020. [Consulta: 1 diciembre 2020]. Disponible en: www.esa.int

FERNÁNDEZ JIMÉNEZ, Karina Romelia. Diseño de un plan de marketing para fomentar el turismo en la laguna de Yambo canton Salcedo, provincia de Cotopaxi para el periodo 2012-2015 [en línea] (Tesis pregrado) (Ingeniería). Universidad Técnica de Cotopaxi, Unidad Academica de Ciencias Administrativas y Humanisticas, Carrera de Ingenieria Comercial. (Latacunga-Ecuador). 2013. pp. 30-50. [Consulta: 2021-02-25]. Disponible en: http://repositorio.utc.edu.ec/bitstream/27000/1569/1/T-UTC-1407.pdf

FRANCO, Rodolfo. *Composiciones LANDSAT en ARCGIS* [blog] [en línea]. 2017. [Consulta: 3 diciembre 2020]. Disponible en: http://wp.me/p2IwQU-1bh

GALLEGOS CASTRO, E; et al. "Análisis de la variación temporal y espacial de la cobertura glaciar del nevado Cayambe, Ecuador, mediante fotografías aéreas e imágenes LANDSAT". GeoFocus Revista Internacional de Ciencia y Tecnología de la Información Geográfica [en línea], 2018, vol. 22, pp. 97-113. [Consulta: 28 febrero 2021]. ISSN 1578-5157. Disponible en: https://www.geofocus.org/index.php/geofocus/article/view/577/469

GARCÍA ROLDAN, Jose Luis. Como elaborar un proyecto de investigación [en línea] (Proyecto de Investigación). Universidad de Valladolid. España. 2003. pp. 24-25. [Consulta: 2021-02-19]. Disponible en:

https://alojamientos.uva.es/guia_docente/uploads/2013/429/52504/1/Documento.pdf

GEOCENTO, Satélite de imágenes LANDSAT-7. [blog] [en línea]. 2015. [Consulta: 1 diciembre 2020]. Disponible en: http://geocento.es/galeria-de-satelites-para-buscar-y-adquirir-imagenes/satelite-imagenes-landsat-7/

GISGEEK, Corrección Atmosférica ARCGIS en 5 pasos, fácil [blog] [en línea]. 2017. [Consulta: 6 diciembre 2020]. Disponible en: http://sig-geek.blogspot.com/2017/05/correccion-atmosferica-arcgis.html

GOMEZ, Felipe. Deusto Formación - 8 características de la imagen digital que debes conocer [blog] [en línea]. 2015. [Consulta: 4 diciembre 2020]. Disponible en: https://www.deustoformacion.com/blog/diseno-produccion-audiovisual/8-caracteristicas-imagen-digital-que-debes-conocer

GÓMEZ TREJOS, Diana Vanessa, & GUERRERO GUZMÁN, Alejandra. Estudio y análisis de técnicas para procesamiento digital de imágenes [en línea] (Tesis Pregrado) (Ingeniería). Universidad Tecnológica de Pereira, Ingeniería de Sistemas y Computación. (Pereira-Colombia). 2016. pp. 8-57 [Consulta: 2020-12-06]. Disponible en: http://repositorio.utp.edu.co/dspace/bitstream/handle/11059/6494/00642G633.pdf?sequenc&fbc lid=IwAR2od95rCZuAqCwM8E_XEr2ZU-ACntOZkVyiD5sfg3TPx8W8IQCQN3VVvSw

GORAYMI, Laguna de Yambo [blog] [en línea]. 2015a. [Consulta: 14 febrero 2021]. Disponible en: https://www.goraymi.com/es-ec/cotopaxi/salcedo/lagunas/laguna-yambo-a7bwzb1o3

GORAYMI, Lagunas y lagos del Ecuador [blog] [en línea]. 2015b. [Consulta: 8 noviembre 2020]. Disponible en: https://www.goraymi.com/es-ec/ecuador/rutas-paseos/lagunas-lagos-ecuador-am8wltw70

GORAYMI, Yahuarcocha [blog] [en línea]. 2015c. [Consulta: 14 febrero 2021]. Disponible en: https://www.goraymi.com/es-ec/imbabura/ibarra/lagunas/yahuarcocha-a7eaadc4a

GUANÍN SILLO, Juana Elizabeth. Elaboración de una guía turística de las lagunas de la provincia de Imbabura para un eficiente desempeño turístico, dirigida a estudiantes de los establecimientos de educación básica de la zona centro de la ciudad de Quito [en línea] (Tesis Pregrado) (Licenciatura). Universidad Central del Ecuador, Facultad de Ciencias Agrícolas, Carrera de Turismo Ecológico. (Quito-Ecuador). 2014. [Consulta: 2021-02-26]. Disponible en: http://www.dspace.uce.edu.ec/bitstream/25000/2495/1/T-UCE-0004-19.pdf.

IBERDROLA, Deshielo de los Glaciares: causas, consecuencias y soluciones [blog] [en línea]. 2020. [Consulta: 9 noviembre 2020]. Disponible en: https://www.iberdrola.com/medio-ambiente/derretimiento-glaciares-causas-efectos-soluciones

INSTITUTO GEOFÍSICO - EPN, CAYAMBE [en línea]. 2020a. [Consulta: 7 febrero 2021]. Disponible en: https://www.igepn.edu.ec/cayambe

INSTITUTO GEOFÍSICO - EPN, Volcán Cotopaxi [en línea]. 2020b. [Consulta: 18 febrero 2021]. Disponible en: https://www.igepn.edu.ec/mapas/amenaza-volcanica/mapa-volcan-cotopaxi

INSTITUTO GEOFÍSICO - EPN, ANTISANA [en línea]. 2021. [Consulta: 10 febrero 2021]. Disponible en: https://www.igepn.edu.ec/antisana

JOOMLA, EDUPEDIA - Hidrografía Ecuatoriana [blog] [en línea]. 2020. [Consulta: 8 noviembre 2020]. Disponible en: http://www.edupedia.ec/index.php/temas/geografia/delecuador/hidrografia-ecuatoriana

MANCOMUNIDAD DE TENTUDÍA, Causas y consecuencias más comunes de la sequía [blog] [en línea]. 2019. [Consulta: 9 noviembre 2020]. Disponible en: http://www.mancomunidaddetentudia.com/portal/causas-y-consecuencias-mas-comunes-de-la-sequia/

MATHWORKS, Herramientas de desarrollo de software - MATLAB & Simulink [en línea]. 2020a. [Consulta: 6 diciembre 2020]. Disponible en: https://es.mathworks.com/help/matlab/software-development.html

MATHWORKS, Procesado de imágenes digitales - MATLAB & Simulink [en línea]. 2020b. [Consulta: 6 diciembre 2020]. Disponible en: https://la.mathworks.com/discovery/digital-image-processing.html

MATHWORKS, Double [en línea]. [sin fecha]. [Consulta: 22 febrero 2021]. Disponible en: https://la.mathworks.com/help/matlab/ref/double.html?searchHighlight=double&s tid=srchtitle

MEDRANO GARFIA, Belén. Procesamiento de imágenes con MATLAB [en línea]. Departamento de Matemática Aplicada 1. [Consulta: 2020-12-05]. 2014. pp. 2-12. Disponible en: https://personal.us.es/majiro/2014_10_10_clase2.pdf

MERA GILER, A. "Reglamento ley recursos hídricos usos y aprovechamiento del agua". LEXIS [en línea], 2015, (Ecuador) 650, pp. 17-18. [Consulta: 25 febrero 2021]. Disponible en: www.lexis.com.ec

MINITAB. Prueba t de 1 muestra [en línea]. 2017. [Consulta: 14 febrero 2021]. Disponible en: https://support.minitab.com/es-mx/minitab/18/Asistente_Prueba_t_de_1_muestra.pdf

ORTIZ GODOY, Mónica Gicela. Análisis de los efectos de la erupción del volcán Tungurahua a través del procesamiento e interpretación de imágenes satelitales, para tomar medidas de protección civil [en línea] (Trabajo de titulación) (Ingeniería). Escuela Superior Politécnica de Chimborazo, Facultad de Informática y Electrónica. (Riobamba-Ecuador). 2019. pp. 29-32. [Consulta: 2020-12-06]. Disponible en: http://dspace.espoch.edu.ec/handle/123456789/13434

PNUD ECUADOR, Ecuador está perdiendo sus nevados [en línea]. 2019. [Consulta: 25 febrero 2021]. Disponible en: https://www.ec.undp.org/content/ecuador/es/home/blog/2019/ecuador-esta-perdiendo-sus-nevados.html

ROBLEDANO, Ángel. OpenWebinars - Qué es Python: Características, evolución y futuro [blog] [en línea]. 2019. [Consulta: 6 diciembre 2020]. Disponible en: https://openwebinars.net/blog/que-es-python/

RUTAVIVA.COM, Laguna de Yahuarcocha [en línea]. 2017. [Consulta: 10 noviembre 2020]. Disponible en: https://www.rutaviva.com/ibarra/yahuarcocha

SALINAS SOLÍS, Thalía Madelane. Análisis de la variación de la cobertura glaciar en el Ecuador mediante Teledetección [en línea] (Tesis Pregrado) (Ingeniería). Universidad de Guayaquil, Facultad de Ciencias Naturales, Carrera de Ingeniería Ambiental. (Guayaquil-Ecuador). 2020. pp. 31-59. [Consulta: 2021-02-25]. Disponible en: http://repositorio.ug.edu.ec/handle/redug/49982

SÁNCHEZ DOMÍNGUEZ, Julián. *Módulo I. Ambiente de Programación de LabVIEW* [en línea]. 2015. [Consulta: 6 diciembre 2020]. Disponible en: https://docplayer.es/5826513-Modulo-i-ambiente-de-programacion-de-labview-temario.html

SÁNCHEZ JARA, Pablo. La teledetección enfocada a la obtención de mapas digitales [en línea] (Tesis de Pregrado) (Ingeniería). Universidad de Cuenca. (Cuenca-Ecuador). 2012. pp. 9-10. [Consulta: 2020-12-01]. Disponible en: http://dspace.ucuenca.edu.ec/bitstream/123456789/779/1/ti839.pdf

STOLAF, USGS EarthExplorer - Information Technology [en línea]. 2020. [Consulta: 1 diciembre 2020]. Disponible en: https://wp.stolaf.edu/it/gis-earthexplorer/

TAQUÍA GUTIÉRREZ, J.A. "El procesamiento de imágenes y su potencial aplicación en empresas con estrategia digital". Interfases [en línea], 2017, (Perú) 0(010), pp. 13. [Consulta: 15 diciembre 2020]. ISSN 1993-4912. Disponible en: https://revistas.ulima.edu.pe/index.php/Interfases

TAYLOR, Michael. *Landsat Science | Landsat 7* [blog] [en línea]. 2020. [Consulta: 1 diciembre 2020]. Disponible en: https://landsat.gsfc.nasa.gov/landsat-7

TEMA 3: REALCE DE IMAGEN [en línea]. Valladolid. 2004. [Consulta: 2020-12-06]. Disponible en: http://poseidon.tel.uva.es/~carlos/ltif10001/realce.pdf

TINAJERO LEÓN, J.L; et al. "Sistema de Procesamiento Digital de Imágenes Satelitales para Cálculo de Áreas de Interés". Ciencia Digital [en línea], 2019, (Ecuador) 3(3.4), pp. 29-48. [Consulta: 6 diciembre 2020]. ISSN 2602-8085. Disponible en: www.cienciadigital.org

TITO ONTANEDA, Boris Mauricio. Estudio morfometrico de la laguna Cube [en línea] (Trabajo de Titulación) (Ingeniería). Universidad Central del Ecuador, Facultad de Ingeniería en Geología, Minas, Petróleo y Ambiental, Carrera de Ingeniería Ambiental. (Quito-Ecuador). 2018. pp. 6. [Consulta: 2020-11-08]. Disponible en: http://200.12.169.19/bitstream/25000/15734/1/T-UCE-0012-FIG-015.pdf

USGS, Landsat 8 [en línea]. 2017. [Consulta: 1 diciembre 2020]. Disponible en: https://www.usgs.gov/core-science-systems/nli/landsat/landsat-8?qt-science_support_page_related_con=0#qt-science_support_page_related_con

USGS, Landsat 7 [en línea]. 2018. [Consulta: 1 diciembre 2020]. Disponible en: https://www.usgs.gov/core-science-systems/nli/landsat/landsat-7?qt-science_support_page_related_con=0#qt-science_support_page_related_con

USGS, EarthExplorer [en línea]. 2020. [Consulta: 7 febrero 2021]. Disponible en: https://lta.cr.usgs.gov/DD/landsat_c2_dictionary.html#landsat_product_id

VIAJANDOX, Laguna de Yahuarcocha [en línea]. Ibarra-Ecuador: 2020a. [Consulta: 10 noviembre 2020]. Disponible en: https://ec.viajandox.com/ibarra/laguna-de-yahuarcocha-A213

VIAJANDOX, Volcán Cotopaxi [en línea]. Latacunga-Ecuador: 2020b. [Consulta: 6 diciembre 2020]. Disponible en: https://ec.viajandox.com/latacunga/volcan-cotopaxi-A359

VIAJANDOX, Laguna de Yambo [en línea]. Salcedo Ecuador: 2021. [Consulta: 14 febrero 2021]. Disponible en: https://ec.viajandox.com/salcedo/laguna-de-yambo-A852

VILCA GÓMEZ, O. "Reporte hidrológico anual de actividades en la Laguna Palcacocha". INAIGEM [en línea], 2016, (Perú), pp. 3-7. [Consulta: 25 febreo 2021]. Disponible en: https://www.gob.pe/inaigem

ZONEGIS, LAND VIEWER - Visualizador gratuito de imágenes de satélite [en línea]. 2017. [Consulta: 1 diciembre 2020]. Disponible en: https://zonegis.es/land-viewer-visualizador-gratuito-de-imagenes-de-satelite/