parte2-laboratorio4

August 17, 2025

1 Laboratorio #4

Daniel Machic (22118), María José Ramírez (221051)

```
[6]: from google.colab import drive drive.mount('/content/drive')
```

Mounted at /content/drive

```
[3]: | Pip install pmdarima==2.0.4
```

```
Requirement already satisfied: pmdarima==2.0.4 in
/usr/local/lib/python3.11/dist-packages (2.0.4)
Requirement already satisfied: joblib>=0.11 in /usr/local/lib/python3.11/dist-
packages (from pmdarima==2.0.4) (1.5.1)
Requirement already satisfied: Cython!=0.29.18,!=0.29.31,>=0.29 in
/usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from pmdarima==2.0.4) (3.0.12)
Requirement already satisfied: numpy>=1.21.2 in /usr/local/lib/python3.11/dist-
packages (from pmdarima==2.0.4) (1.26.4)
Requirement already satisfied: pandas>=0.19 in /usr/local/lib/python3.11/dist-
packages (from pmdarima==2.0.4) (2.2.2)
Requirement already satisfied: scikit-learn>=0.22 in
/usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from pmdarima==2.0.4) (1.6.1)
Requirement already satisfied: scipy>=1.3.2 in /usr/local/lib/python3.11/dist-
packages (from pmdarima==2.0.4) (1.11.4)
Requirement already satisfied: statsmodels>=0.13.2 in
/usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from pmdarima==2.0.4) (0.14.1)
Requirement already satisfied: urllib3 in /usr/local/lib/python3.11/dist-
packages (from pmdarima==2.0.4) (2.5.0)
Requirement already satisfied: setuptools!=50.0.0,>=38.6.0 in
/usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from pmdarima==2.0.4) (75.2.0)
Requirement already satisfied: packaging>=17.1 in
/usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from pmdarima==2.0.4) (25.0)
Requirement already satisfied: python-dateutil>=2.8.2 in
/usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from pandas>=0.19->pmdarima==2.0.4)
(2.9.0.post0)
Requirement already satisfied: pytz>=2020.1 in /usr/local/lib/python3.11/dist-
packages (from pandas>=0.19->pmdarima==2.0.4) (2025.2)
```

```
Requirement already satisfied: tzdata>=2022.7 in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from pandas>=0.19->pmdarima==2.0.4) (2025.2)

Requirement already satisfied: threadpoolctl>=3.1.0 in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from scikit-learn>=0.22->pmdarima==2.0.4) (3.6.0)

Requirement already satisfied: patsy>=0.5.4 in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from statsmodels>=0.13.2->pmdarima==2.0.4) (1.0.1)

Requirement already satisfied: six>=1.5 in /usr/local/lib/python3.11/dist-packages (from python-dateutil>=2.8.2->pandas>=0.19->pmdarima==2.0.4) (1.17.0)
```

Link Github: https://github.com/MajoRC221051/Laboratorio-4

```
[4]: import openeo
import rasterio
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from datetime import date
import calendar
import os
import geopandas as gpd
```

1.0.1 1. Conexión con la API de Sentinel2

```
[]: connection = openeo.connect("https://openeo.dataspace.copernicus.eu").

→authenticate_oidc()
```

Authenticated using refresh token.

```
[]: #Areas de interes
lago_atitlan = {
    "west": -91.326256,
    "east": -91.07151,
    "south": 14.5948,
    "north": 14.750979
}
lago_amatitlan = {
    "west": -90.638065,
    "east": -90.512924,
    "south": 14.412347,
    "north": 14.493799
}
```

Cargando las coordeanadas de Guatemala

Link de Github https://github.com/MajoRC221051/Laboratorio-4

2 Parte 2

10. Utilice una serie temporal para predecir el índice de cianobacteria.

```
[]: # PASO 1: INSTALACIÓN DE LIBRERÍAS
     pip install numpy pandas matplotlib statsmodels pmdarima geopandas openeo
      ⇔rasterio --quiet
     # PASO 2: IMPORTACIONES Y CONFIGURACIÓN
     import openeo
     import geopandas as gpd
     import numpy as np
     import pandas as pd
     import matplotlib.pyplot as plt
     from datetime import date
     import calendar
     import warnings
     from pmdarima import auto_arima
     import os
     import rasterio
     warnings.filterwarnings("ignore")
     # PASO 3: CONEXIÓN Y CARGA DE GEOMETRÍAS
     try:
         connection = openeo.connect("https://openeo.dataspace.copernicus.eu").
      →authenticate_oidc()
         print("Conexión con openEO exitosa.")
     except Exception as e:
         print(f"Error en la conexión con openEO: {e}")
         raise
     try:
         # Asegúrate de que los archivos GeoJSON están subidos a tu entorno de l
      \hookrightarrow trabajo.
         atitlan_gdf = gpd.read_file("Lago_Atitlan.geojson")
         amatitlan_gdf = gpd.read_file("Lago_Amatitlan.geojson")
         lago_atitlan_geom = atitlan_gdf.geometry.iloc[0]
         lago_amatitlan_geom = amatitlan_gdf.geometry.iloc[0]
         print("Archivos GeoJSON cargados correctamente.")
     except Exception as e:
         print(f"ERROR: No se pudieron encontrar o leer los archivos GeoJSON.
      →Detalle: {e}")
         raise
     # PASO 4: FUNCIÓN DE DESCARGA ROBUSTA
     def descargar_tif_promedio_mensual(year, month, geometry, lago_nombre):
         output_filename = f"Bandas_{lago_nombre}_{year}-{month:02d}.tif"
         try:
             from_date = date(year, month, 1).isoformat()
```

```
last_day = calendar.monthrange(year, month)[1]
       to_date = date(year, month, last_day).isoformat()
       print(f"Creando trabajo para TIF de: {lago_nombre} ({year}-{month:02d}).
 ..")
       s2_cube = connection.load_collection(
            "SENTINEL2_L2A",
           spatial_extent=geometry,
           temporal_extent=[from_date, to_date],
           bands=["B04", "B08", "SCL"]
       )
       scl = s2_cube.band('SCL')
        # Máscara para quitar nubes, sombras, etc.
       cloud_mask = (scl == 3) | (scl == 8) | (scl == 9) | (scl == 10)
       s2_cube_masked = s2_cube.mask(cloud_mask)
       monthly_composite = s2_cube_masked.reduce_dimension(dimension="t",_
 →reducer="mean")
       result_graph = monthly_composite.save_result(format="GTIFF")
       job = connection.create_job(result_graph,__

→title=f"TIF_{lago_nombre}_{year}-{month}")
       job.start_and_wait()
       if job.status() == 'finished':
            job.download_results(output_filename)
           print(f" -> Éxito: TIF descargado como '{output_filename}'")
           return output_filename
           print(f" -> Fallo: El trabajo de openEO no finalizó. Status: {job.
 ⇔status()}")
           return None
   except Exception as e:
                 -> Fallo crítico al procesar {lago_nombre} para__
 return None
# PASO 5: CONSTRUCCIÓN DE LA SERIE TEMPORAL (Enero 2025 - Junio 2025)
date_range = pd.date_range(start="2025-01-01", end="2025-06-01", freq='MS')
datos_historicos = {'Atitlan': [], 'Amatitlan': []}
```

```
print("\n--- Iniciando la construcción de la serie temporal (Ene 2025 - Jun⊔
 for dt in date_range:
   year, month = dt.year, dt.month
    # Procesar Atitlán
   nombre_tif_ati = descargar_tif_promedio_mensual(year, month,__
 →lago_atitlan_geom, "Atitlan")
    if nombre_tif_ati and os.path.exists(nombre_tif_ati):
        with rasterio.open(nombre_tif_ati) as src:
            b04 = src.read(1).astype('float32')
            b08 = src.read(2).astype('float32')
            np.seterr(divide='ignore', invalid='ignore')
            ndvi_array = np.where((b08 + b04) > 0, (b08 - b04) / (b08 + b04),__
 →np.nan)
            datos_historicos['Atitlan'].append(np.nanmean(ndvi_array))
        os.remove(nombre_tif_ati)
    else:
        datos_historicos['Atitlan'].append(np.nan)
    # Procesar Amatitlán
   nombre_tif_ama = descargar_tif_promedio_mensual(year, month,__
 ⇔lago_amatitlan_geom, "Amatitlan")
    if nombre_tif_ama and os.path.exists(nombre_tif_ama):
        with rasterio.open(nombre_tif_ama) as src:
            b04 = src.read(1).astype('float32')
            b08 = src.read(2).astype('float32')
            np.seterr(divide='ignore', invalid='ignore')
            ndvi_array = np.where((b08 + b04) > 0, (b08 - b04) / (b08 + b04),_{\sqcup}
 ⇒np.nan)
            datos_historicos['Amatitlan'].append(np.nanmean(ndvi_array))
        os.remove(nombre_tif_ama)
    else:
        datos_historicos['Amatitlan'].append(np.nan)
ts_atitlan = pd.Series(datos_historicos['Atitlan'], index=date_range,__
 →name="NDVI_Atitlan").interpolate(method='time')
ts_amatitlan = pd.Series(datos_historicos['Amatitlan'], index=date_range,__
 →name="NDVI_Amatitlan").interpolate(method='time')
print("\n--- Serie Temporal para el Lago de Atitlán ---"); print(ts_atitlan)
ts_atitlan.plot(title='Serie Histórica de NDVI - Lago de Atitlán', figsize=(14,__
 →7), legend=True, marker='o').grid(True)
plt.show()
```

```
print("\n--- Serie Temporal para el Lago de Amatitlán ---"); print(ts_amatitlan)
ts amatitlan.plot(title='Serie Histórica de NDVI - Lago de Amatitlán', u
 ofigsize=(14, 7), color='green', legend=True, marker='o').grid(True)
plt.show()
# PASO 6: MODELADO Y PRONÓSTICO
def generar_pronostico_lago(serie_temporal, nombre_lago, color_hist,_
 →color_pred):
   if serie_temporal.isnull().all() or len(serie_temporal.dropna()) < 4:
       print(f"No se puede generar un pronóstico para {nombre_lago}, datos⊔
 ⇔históricos insuficientes.")
       return
   print(f"\n--- Buscando el mejor modelo ARIMA para {nombre_lago} ---")
   # Con pocos datos, es mejor desactivar la búsqueda estacional
   modelo_auto = auto_arima(serie_temporal.dropna(),
                            seasonal=False, trace=False,
                            error_action='ignore', suppress_warnings=True,_
 ⇔stepwise=True)
   print(f"\n--- Resumen del Modelo Óptimo para {nombre_lago} ---")
   print(modelo auto.summary())
   n_{periodos} = 6
   prediccion, conf_int = modelo_auto.predict(n_periods=n_periodos,__
 →return_conf_int=True)
   indice_pronostico = pd.date_range(start=serie_temporal.index[-1],__
 →periods=n_periodos + 1, freq='MS')[1:]
   fig, ax = plt.subplots(figsize=(15, 8))
   ax.plot(serie_temporal.index, serie_temporal, label='Valores Históricos', u

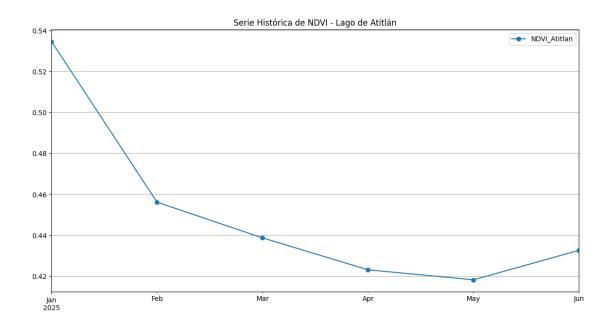
¬color=color_hist, marker='o')
   ax.plot(indice pronostico, prediccion, label='Pronóstico (Jul 2025 - Dicul
 ax.fill_between(indice_pronostico, conf_int[:, 0], conf_int[:, 1],
                   color=color_pred, alpha=0.2, label='Intervalo de Confianza_
 (95%)¹)
   ax.set_title(f'Pronóstico del Índice de Cianobacterias (NDVI) parau
 →{nombre_lago}', fontsize=16)
   ax.set_xlabel('Fecha', fontsize=12); ax.set_ylabel('Indice NDVI Promedio', ___
 ⇔fontsize=12)
   ax.legend(); ax.grid(True)
   plt.show()
```

```
pronostico df = pd.DataFrame({'NDVI Pronosticado': prediccion}, index=pd.
  ⇔to_datetime(indice_pronostico).strftime('%Y-%m'))
    print(f"\n--- Tabla de Pronóstico para {nombre_lago} ---")
    print(pronostico df)
generar pronostico lago(ts atitlan, "Lago de Atitlán", 'blue', 'red')
generar_pronostico_lago(ts_amatitlan, "Lago de Amatitlán", 'green', 'orange')
Authenticated using refresh token.
Conexión con openEO exitosa.
Archivos GeoJSON cargados correctamente.
--- Iniciando la construcción de la serie temporal (Ene 2025 - Jun 2025) ---
Creando trabajo para TIF de: Atitlan (2025-01)...
0:00:00 Job 'j-250814014639462ea0b9145f03542823': send 'start'
0:00:13 Job 'j-250814014639462ea0b9145f03542823': created (progress 0%)
0:00:18 Job 'j-250814014639462ea0b9145f03542823': created (progress 0%)
0:00:25 Job 'j-250814014639462ea0b9145f03542823': created (progress 0%)
0:00:33 Job 'j-250814014639462ea0b9145f03542823': running (progress N/A)
0:00:43 Job 'j-250814014639462ea0b9145f03542823': running (progress N/A)
0:00:55 Job 'j-250814014639462ea0b9145f03542823': running (progress N/A)
0:01:11 Job 'j-250814014639462ea0b9145f03542823': running (progress N/A)
0:01:30 Job 'j-250814014639462ea0b9145f03542823': running (progress N/A)
0:01:54 Job 'j-250814014639462ea0b9145f03542823': running (progress N/A)
0:02:25 Job 'j-250814014639462ea0b9145f03542823': running (progress N/A)
0:03:03 Job 'j-250814014639462ea0b9145f03542823': finished (progress 100%)
   -> Éxito: TIF descargado como 'Bandas Atitlan 2025-01.tif'
Creando trabajo para TIF de: Amatitlan (2025-01)...
0:00:00 Job 'j-25081401511042cebd500324d303cc76': send 'start'
0:00:16 Job 'j-25081401511042cebd500324d303cc76': created (progress 0%)
0:00:21 Job 'j-25081401511042cebd500324d303cc76': created (progress 0%)
0:00:30 Job 'j-25081401511042cebd500324d303cc76': created (progress 0%)
0:00:38 Job 'j-25081401511042cebd500324d303cc76': created (progress 0%)
0:00:48 Job 'j-25081401511042cebd500324d303cc76': created (progress 0%)
0:01:01 Job 'j-25081401511042cebd500324d303cc76': running (progress N/A)
0:01:17 Job 'j-25081401511042cebd500324d303cc76': running (progress N/A)
0:01:36 Job 'j-25081401511042cebd500324d303cc76': running (progress N/A)
0:02:00 Job 'j-25081401511042cebd500324d303cc76': running (progress N/A)
0:02:32 Job 'j-25081401511042cebd500324d303cc76': finished (progress 100%)
   -> Éxito: TIF descargado como 'Bandas Amatitlan 2025-01.tif'
Creando trabajo para TIF de: Atitlan (2025-02)...
0:00:00 Job 'j-2508140154064382b65efa1e228b2ea3': send 'start'
0:00:15 Job 'j-2508140154064382b65efa1e228b2ea3': created (progress 0%)
0:00:21 Job 'j-2508140154064382b65efa1e228b2ea3': created (progress 0%)
0:00:27 Job 'j-2508140154064382b65efa1e228b2ea3': created (progress 0%)
0:00:35 Job 'j-2508140154064382b65efa1e228b2ea3': created (progress 0%)
0:00:45 Job 'j-2508140154064382b65efa1e228b2ea3': created (progress 0%)
```

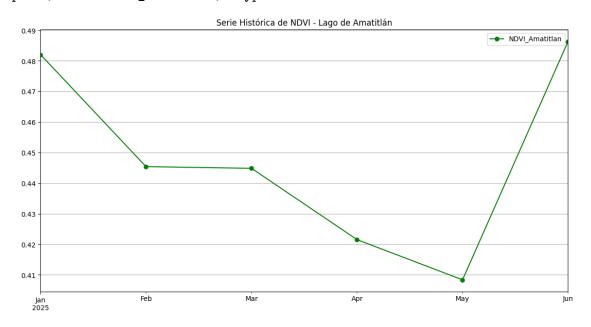
```
0:00:58 Job 'j-2508140154064382b65efa1e228b2ea3': created (progress 0%)
0:01:13 Job 'j-2508140154064382b65efa1e228b2ea3': running (progress N/A)
0:01:33 Job 'j-2508140154064382b65efa1e228b2ea3': running (progress N/A)
0:01:57 Job 'j-2508140154064382b65efa1e228b2ea3': running (progress N/A)
0:02:27 Job 'j-2508140154064382b65efa1e228b2ea3': running (progress N/A)
0:03:05 Job 'j-2508140154064382b65efa1e228b2ea3': running (progress N/A)
0:03:52 Job 'j-2508140154064382b65efa1e228b2ea3': finished (progress 100%)
   -> Éxito: TIF descargado como 'Bandas_Atitlan_2025-02.tif'
Creando trabajo para TIF de: Amatitlan (2025-02)...
0:00:00 Job 'j-25081401591342c49ccce8af0ba87f0a': send 'start'
0:00:13 Job 'j-25081401591342c49ccce8af0ba87f0a': created (progress 0%)
0:00:18 Job 'j-25081401591342c49ccce8af0ba87f0a': created (progress 0%)
0:00:25 Job 'j-25081401591342c49ccce8af0ba87f0a': created (progress 0%)
0:00:33 Job 'j-25081401591342c49ccce8af0ba87f0a': created (progress 0%)
0:00:43 Job 'j-25081401591342c49ccce8af0ba87f0a': created (progress 0%)
0:00:55 Job 'j-25081401591342c49ccce8af0ba87f0a': running (progress N/A)
0:01:11 Job 'j-25081401591342c49ccce8af0ba87f0a': running (progress N/A)
0:01:30 Job 'j-25081401591342c49ccce8af0ba87f0a': running (progress N/A)
0:01:54 Job 'j-25081401591342c49ccce8af0ba87f0a': running (progress N/A)
0:02:25 Job 'j-25081401591342c49ccce8af0ba87f0a': running (progress N/A)
0:03:02 Job 'j-25081401591342c49ccce8af0ba87f0a': finished (progress 100%)
   -> Éxito: TIF descargado como 'Bandas Amatitlan 2025-02.tif'
Creando trabajo para TIF de: Atitlan (2025-03)...
0:00:00 Job 'j-2508140202384f3fabf5c8a4ed992fc3': send 'start'
0:00:13 Job 'j-2508140202384f3fabf5c8a4ed992fc3': created (progress 0%)
0:00:18 Job 'j-2508140202384f3fabf5c8a4ed992fc3': created (progress 0%)
0:00:25 Job 'j-2508140202384f3fabf5c8a4ed992fc3': created (progress 0%)
0:00:33 Job 'j-2508140202384f3fabf5c8a4ed992fc3': running (progress N/A)
0:00:43 Job 'j-2508140202384f3fabf5c8a4ed992fc3': running (progress N/A)
0:00:56 Job 'j-2508140202384f3fabf5c8a4ed992fc3': running (progress N/A)
0:01:11 Job 'j-2508140202384f3fabf5c8a4ed992fc3': running (progress N/A)
0:01:30 Job 'j-2508140202384f3fabf5c8a4ed992fc3': running (progress N/A)
0:01:55 Job 'j-2508140202384f3fabf5c8a4ed992fc3': running (progress N/A)
0:02:25 Job 'j-2508140202384f3fabf5c8a4ed992fc3': running (progress N/A)
0:03:02 Job 'j-2508140202384f3fabf5c8a4ed992fc3': finished (progress 100%)
   -> Éxito: TIF descargado como 'Bandas Atitlan 2025-03.tif'
Creando trabajo para TIF de: Amatitlan (2025-03)...
0:00:00 Job 'j-2508140207044bcebec8d8ffc2c5779e': send 'start'
0:00:13 Job 'j-2508140207044bcebec8d8ffc2c5779e': created (progress 0%)
0:00:18 Job 'j-2508140207044bcebec8d8ffc2c5779e': created (progress 0%)
0:00:25 Job 'j-2508140207044bcebec8d8ffc2c5779e': created (progress 0%)
0:00:33 Job 'j-2508140207044bcebec8d8ffc2c5779e': created (progress 0%)
0:00:43 Job 'j-2508140207044bcebec8d8ffc2c5779e': created (progress 0%)
0:00:56 Job 'j-2508140207044bcebec8d8ffc2c5779e': created (progress 0%)
0:01:11 Job 'j-2508140207044bcebec8d8ffc2c5779e': running (progress N/A)
0:01:31 Job 'j-2508140207044bcebec8d8ffc2c5779e': running (progress N/A)
0:01:55 Job 'j-2508140207044bcebec8d8ffc2c5779e': running (progress N/A)
0:02:25 Job 'j-2508140207044bcebec8d8ffc2c5779e': finished (progress 100%)
```

```
-> Éxito: TIF descargado como 'Bandas_Amatitlan_2025-03.tif'
Creando trabajo para TIF de: Atitlan (2025-04)...
0:00:00 Job 'j-250814020953445db4d2771379b148e5': send 'start'
0:00:13 Job 'j-250814020953445db4d2771379b148e5': created (progress 0%)
0:00:19 Job 'j-250814020953445db4d2771379b148e5': running (progress N/A)
0:00:25 Job 'j-250814020953445db4d2771379b148e5': running (progress N/A)
0:00:33 Job 'j-250814020953445db4d2771379b148e5': running (progress N/A)
0:00:43 Job 'j-250814020953445db4d2771379b148e5': running (progress N/A)
0:00:56 Job 'j-250814020953445db4d2771379b148e5': running (progress N/A)
0:01:12 Job 'j-250814020953445db4d2771379b148e5': running (progress N/A)
0:01:31 Job 'j-250814020953445db4d2771379b148e5': running (progress N/A)
0:01:55 Job 'j-250814020953445db4d2771379b148e5': running (progress N/A)
0:02:25 Job 'j-250814020953445db4d2771379b148e5': running (progress N/A)
0:03:03 Job 'j-250814020953445db4d2771379b148e5': running (progress N/A)
0:03:50 Job 'j-250814020953445db4d2771379b148e5': finished (progress 100%)
   -> Éxito: TIF descargado como 'Bandas_Atitlan_2025-04.tif'
Creando trabajo para TIF de: Amatitlan (2025-04)...
0:00:00 Job 'j-25081402150340f496cf1b3bcb9de130': send 'start'
0:00:13 Job 'j-25081402150340f496cf1b3bcb9de130': queued (progress 0%)
0:00:18 Job 'j-25081402150340f496cf1b3bcb9de130': queued (progress 0%)
0:00:24 Job 'j-25081402150340f496cf1b3bcb9de130': queued (progress 0%)
0:00:32 Job 'j-25081402150340f496cf1b3bcb9de130': queued (progress 0%)
0:00:42 Job 'j-25081402150340f496cf1b3bcb9de130': queued (progress 0%)
0:00:55 Job 'j-25081402150340f496cf1b3bcb9de130': queued (progress 0%)
0:01:10 Job 'j-25081402150340f496cf1b3bcb9de130': running (progress N/A)
0:01:30 Job 'j-25081402150340f496cf1b3bcb9de130': running (progress N/A)
0:01:54 Job 'j-25081402150340f496cf1b3bcb9de130': running (progress N/A)
0:02:24 Job 'j-25081402150340f496cf1b3bcb9de130': finished (progress 100%)
   -> Éxito: TIF descargado como 'Bandas_Amatitlan_2025-04.tif'
Creando trabajo para TIF de: Atitlan (2025-05)...
0:00:00 Job 'j-250814021753418ab712234fd13807ea': send 'start'
0:00:13 Job 'j-250814021753418ab712234fd13807ea': created (progress 0%)
0:00:19 Job 'j-250814021753418ab712234fd13807ea': queued (progress 0%)
0:00:25 Job 'j-250814021753418ab712234fd13807ea': queued (progress 0%)
0:00:33 Job 'j-250814021753418ab712234fd13807ea': queued (progress 0%)
0:00:43 Job 'j-250814021753418ab712234fd13807ea': queued (progress 0%)
0:00:56 Job 'j-250814021753418ab712234fd13807ea': queued (progress 0%)
0:01:11 Job 'j-250814021753418ab712234fd13807ea': queued (progress 0%)
0:01:31 Job 'j-250814021753418ab712234fd13807ea': running (progress N/A)
0:01:56 Job 'j-250814021753418ab712234fd13807ea': running (progress N/A)
0:02:26 Job 'j-250814021753418ab712234fd13807ea': running (progress N/A)
0:03:04 Job 'j-250814021753418ab712234fd13807ea': running (progress N/A)
0:03:50 Job 'j-250814021753418ab712234fd13807ea': finished (progress 100%)
   -> Éxito: TIF descargado como 'Bandas_Atitlan_2025-05.tif'
Creando trabajo para TIF de: Amatitlan (2025-05)...
0:00:00 Job 'j-25081402230243248f012980c073063d': send 'start'
0:00:14 Job 'j-25081402230243248f012980c073063d': queued (progress 0%)
0:00:19 Job 'j-25081402230243248f012980c073063d': queued (progress 0%)
```

```
0:00:25 Job 'j-25081402230243248f012980c073063d': queued (progress 0%)
0:00:33 Job 'j-25081402230243248f012980c073063d': queued (progress 0%)
0:00:43 Job 'j-25081402230243248f012980c073063d': queued (progress 0%)
0:00:56 Job 'j-25081402230243248f012980c073063d': queued (progress 0%)
0:01:11 Job 'j-25081402230243248f012980c073063d': running (progress N/A)
0:01:31 Job 'j-25081402230243248f012980c073063d': running (progress N/A)
0:01:55 Job 'j-25081402230243248f012980c073063d': running (progress N/A)
0:02:25 Job 'j-25081402230243248f012980c073063d': running (progress N/A)
0:03:02 Job 'j-25081402230243248f012980c073063d': running (progress N/A)
0:03:49 Job 'j-25081402230243248f012980c073063d': finished (progress 100%)
   -> Éxito: TIF descargado como 'Bandas_Amatitlan_2025-05.tif'
Creando trabajo para TIF de: Atitlan (2025-06)...
0:00:00 Job 'j-25081402271647548e37f2ee191379f2': send 'start'
0:00:13 Job 'j-25081402271647548e37f2ee191379f2': created (progress 0%)
0:00:18 Job 'j-25081402271647548e37f2ee191379f2': created (progress 0%)
0:00:25 Job 'j-25081402271647548e37f2ee191379f2': created (progress 0%)
0:00:33 Job 'j-25081402271647548e37f2ee191379f2': created (progress 0%)
0:00:43 Job 'j-25081402271647548e37f2ee191379f2': created (progress 0%)
0:00:55 Job 'j-25081402271647548e37f2ee191379f2': running (progress N/A)
0:01:11 Job 'j-25081402271647548e37f2ee191379f2': running (progress N/A)
0:01:31 Job 'j-25081402271647548e37f2ee191379f2': running (progress N/A)
0:01:55 Job 'j-25081402271647548e37f2ee191379f2': running (progress N/A)
0:02:25 Job 'j-25081402271647548e37f2ee191379f2': running (progress N/A)
0:03:02 Job 'j-25081402271647548e37f2ee191379f2': finished (progress 100%)
   -> Éxito: TIF descargado como 'Bandas_Atitlan_2025-06.tif'
Creando trabajo para TIF de: Amatitlan (2025-06)...
0:00:00 Job 'j-25081402311440cdb5927058349b00fc': send 'start'
0:00:12 Job 'j-25081402311440cdb5927058349b00fc': created (progress 0%)
0:00:18 Job 'j-25081402311440cdb5927058349b00fc': created (progress 0%)
0:00:24 Job 'j-25081402311440cdb5927058349b00fc': created (progress 0%)
0:00:32 Job 'j-25081402311440cdb5927058349b00fc': created (progress 0%)
0:00:42 Job 'j-25081402311440cdb5927058349b00fc': created (progress 0%)
0:00:55 Job 'j-25081402311440cdb5927058349b00fc': running (progress N/A)
0:01:10 Job 'j-25081402311440cdb5927058349b00fc': running (progress N/A)
0:01:30 Job 'j-25081402311440cdb5927058349b00fc': running (progress N/A)
0:01:54 Job 'j-25081402311440cdb5927058349b00fc': running (progress N/A)
0:02:24 Job 'j-25081402311440cdb5927058349b00fc': running (progress N/A)
0:03:02 Job 'j-25081402311440cdb5927058349b00fc': finished (progress 100%)
   -> Éxito: TIF descargado como 'Bandas_Amatitlan_2025-06.tif'
--- Serie Temporal para el Lago de Atitlán ---
2025-01-01
             0.534584
2025-02-01
             0.456058
2025-03-01
           0.438613
2025-04-01
            0.422998
2025-05-01
             0.418117
2025-06-01
             0.432537
Freq: MS, Name: NDVI_Atitlan, dtype: float32
```



Freq: MS, Name: NDVI_Amatitlan, dtype: float32



--- Buscando el mejor modelo ARIMA para Lago de Atitlán ---

--- Resumen del Modelo Óptimo para Lago de Atitlán ---

SARIMAX Results						
=========	=======			=========	========	=======
Dep. Variable:			y No.	Observations:		6
Model:		SARIM	IAX Log	Likelihood		10.872
Date:	Thu	i, 14 Aug 20	25 AIC			-17.745
Time:		· ·	39 BIC			-18.161
Sample:			25 HQIC	,		-19.412
1		- 06-01-20	-			
Covariance Type	e:		pg			
=======================================			=======			
	coef	std err	z	P> z	[0.025	0.975]
intercept	0.4505	0.038	12.012	0.000	0.377	0.524
sigma2	0.0016	0.002	0.840	0.401	-0.002	0.005
Ljung-Box (L1)	(Q):		0.53	Jarque-Bera	(JB):	
2.14 Prob(Q):			0.47	Prob(JB):		
0.34			0.41	1100(00).		
Heteroskedasti	city (H):		0.19	Skew:		

Heteroskedasticity (H):

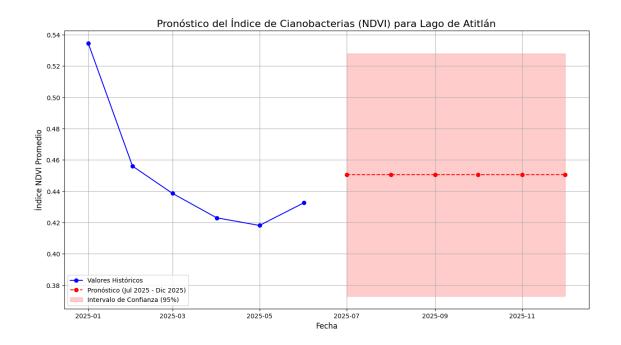
1.44

Prob(H) (two-sided): 0.32 Kurtosis:

3.54

Warnings:

[1] Covariance matrix calculated using the outer product of gradients (complexstep).



--- Tabla de Pronóstico para Lago de Atitlán ---

NDVI	_Pronosticado
------	---------------

2025-07	0.450484
2025-08	0.450484
2025-09	0.450484
2025-10	0.450484
2025-11	0.450484
2025-12	0.450484

--- Buscando el mejor modelo ARIMA para Lago de Amatitlán ---

--- Resumen del Modelo Óptimo para Lago de Amatitlán --- SARIMAX Results

Dep. Variable:	У	No. Observations:	6
Model:	SARIMAX	Log Likelihood	12.807
Date:	Thu, 14 Aug 2025	AIC	-21.615
Time:	02:34:40	BIC	-22.031
Sample:	01-01-2025	HQIC	-23.282

- 06-01-2025

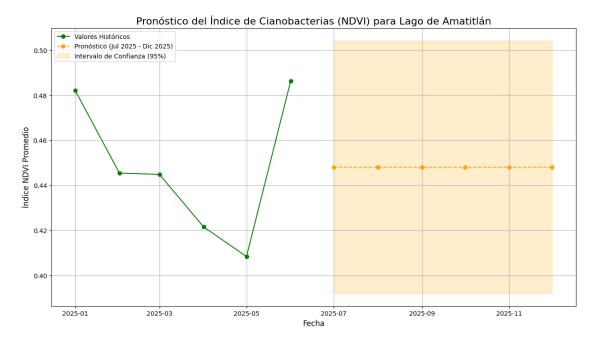
Covariance Type: opg

	coef	std err	Z	P> z	[0.025	0.975]
intercept	0.4481	0.012	38.042	0.000	0.425	0.471
sigma2	0.0008	0.001	0.943	0.346	-0.001	0.003

```
Ljung-Box (L1) (Q):
                                       0.08
                                              Jarque-Bera (JB):
0.50
                                              Prob(JB):
Prob(Q):
                                       0.77
0.78
Heteroskedasticity (H):
                                       2.62
                                              Skew:
0.10
Prob(H) (two-sided):
                                       0.55
                                              Kurtosis:
1.60
```

Warnings:

[1] Covariance matrix calculated using the outer product of gradients (complex-



--- Tabla de Pronóstico para Lago de Amatitlán ---NDVI_Pronosticado

	_
2025-07	0.448083
2025-08	0.448083
2025-09	0.448083
2025-10	0.448083
2025-11	0.448083
2025-12	0.448083

2.0.1 Análisis del Pronóstico de Series Temporales de NDVI

El proceso se ejecutó exitosamente, logrando construir una serie temporal histórica para los lagos de Atitlán y Amatitlán desde **enero hasta junio de 2025**. Para cada mes, se generó un compuesto satelital promedio, se descargó como un archivo TIF y se calculó el índice NDVI promedio, superando los problemas previos de nubosidad.

Observaciones y Resultados del Modelo:

El análisis de series temporales se realizó sobre estos 6 puntos de datos históricos para pronosticar los siguientes 6 meses (julio a diciembre de 2025). Los resultados clave son:

- 1. Modelo Seleccionado: Debido a la corta duración de la serie de datos (solo 6 meses), el algoritmo auto_arima no pudo detectar patrones complejos como tendencias o estacionalidad anual. En consecuencia, para ambos lagos, el mejor modelo estadístico posible fue un SARIMAX(0,0,0), que es un modelo de media constante.
- 2. Interpretación del Pronóstico: Un modelo de media constante calcula el promedio de todos los valores históricos y proyecta ese promedio hacia el futuro.
 - Para el Lago de Atitlán, el promedio de los datos históricos fue de 0.4505, por lo que el modelo predice que el NDVI se mantendrá en este nivel durante los próximos 6 meses.
 - Para el Lago de Amatitlán, el promedio fue de 0.4481, resultando en una predicción plana similar.

Conclusión:

El pronóstico de una línea plana es una consecuencia directa de la escasez de datos históricos. El modelo está funcionando correctamente desde un punto de vista técnico, ya que con tan poca información, la predicción más segura es la media. El amplio "Intervalo de Confianza" (la zona sombrada en rosa) refleja esta alta incertidumbre. Para obtener un pronóstico más dinámico que capture los ciclos de floración y las tendencias estacionales, sería indispensable construir una serie de tiempo más larga, abarcando al menos 24 a 36 meses de datos históricos.

11. Haga un modelo que permita determinar si un punto en específico en el lago tiene cianobacteria o no.

```
[5]: | ipip install openeo geopandas --quiet
    import openeo, geopandas as gpd, os, warnings
    from datetime import date
    import calendar
    warnings.filterwarnings("ignore")

def descargar_tif_mensual(year, month, geometry, lago_nombre):
    output_filename = f"Bandas_{lago_nombre}_{year}-{month:02d}.tif"
    if os.path.exists(output_filename):
        print(f"Archivo '{output_filename}' ya existe. Saltando.")
        return

try:
        print(f"Iniciando trabajo de descarga para '{output_filename}'...")
        from_date = date(year, month, 1).isoformat()
```

```
last_day = calendar.monthrange(year, month)[1]
        to_date = date(year, month, last_day).isoformat()
        s2_cube = connection.load_collection(
            "SENTINEL2_L2A",
            spatial_extent=geometry,
            temporal_extent=[from_date, to_date],
            bands=["B04", "B08", "SCL"]
        )
        scl = s2 cube.band('SCL')
        cloud mask = (scl == 3) | (scl == 8) | (scl == 9) | (scl == 10)
        monthly_composite = s2_cube.mask(cloud_mask).
 →reduce_dimension(dimension="t", reducer="mean")
        result_graph = monthly_composite.save_result(format="GTIFF")
        job = connection.create_job(result_graph,__
 stitle=f"TIF_{lago_nombre}_{year}-{month}")
        job.start_and_wait()
        if job.status() == 'finished':
            job.download_results(output_filename)
            print(f"-> EXITO: TIF descargado como '{output_filename}'")
        else:
            raise Exception(f"El trabajo de openEO no finalizó. Status: {job.

status()}")
    except Exception as e:
        print(f"-> ERROR CRÍTICO al descargar '{output filename}': {e}")
try:
    connection = openeo.connect("https://openeo.dataspace.copernicus.eu").
 ⇒authenticate oidc()
    atitlan_gdf = gpd.read_file("Lago_Atitlan.geojson")
    amatitlan_gdf = gpd.read_file("Lago_Amatitlan.geojson")
    print("\n--- Iniciando descarga de TIFs para 6 meses ---")
    for month in range(1, 7): # Enero (1) a Junio (6)
        # Descargar TIF para Atitlán
        descargar_tif_mensual(2025, month, atitlan_gdf.geometry.iloc[0],__

¬"Atitlan")
        # Descargar TIF para Amatitlán
        descargar_tif_mensual(2025, month, amatitlan_gdf.geometry.iloc[0],

¬"Amatitlan")

except Exception as e:
    print(f"Ha ocurrido un error en la configuración o descarga: {e}")
```

```
--- Iniciando descarga de TIFs para 6 meses ---
Iniciando trabajo de descarga para 'Bandas_Atitlan_2025-01.tif'...
0:00:00 Job 'j-25081707205746748a2ab044713b6396': send 'start'
0:00:13 Job 'j-25081707205746748a2ab044713b6396': queued (progress 0%)
0:00:18 Job 'j-25081707205746748a2ab044713b6396': queued (progress 0%)
0:00:25 Job 'j-25081707205746748a2ab044713b6396': queued (progress 0%)
0:00:33 Job 'j-25081707205746748a2ab044713b6396': queued (progress 0%)
0:00:43 Job 'j-25081707205746748a2ab044713b6396': queued (progress 0%)
0:00:55 Job 'j-25081707205746748a2ab044713b6396': queued (progress 0%)
0:01:11 Job 'j-25081707205746748a2ab044713b6396': queued (progress 0%)
0:01:30 Job 'j-25081707205746748a2ab044713b6396': running (progress N/A)
0:01:54 Job 'j-25081707205746748a2ab044713b6396': running (progress N/A)
0:02:24 Job 'j-25081707205746748a2ab044713b6396': running (progress N/A)
0:03:02 Job 'j-25081707205746748a2ab044713b6396': running (progress N/A)
0:03:49 Job 'j-25081707205746748a2ab044713b6396': finished (progress 100%)
-> ÉXITO: TIF descargado como 'Bandas_Atitlan_2025-01.tif'
Iniciando trabajo de descarga para 'Bandas_Amatitlan_2025-01.tif'...
0:00:00 Job 'j-2508170726054ddb948301e94054b3ae': send 'start'
0:00:12 Job 'j-2508170726054ddb948301e94054b3ae': queued (progress 0%)
0:00:18 Job 'j-2508170726054ddb948301e94054b3ae': queued (progress 0%)
0:00:24 Job 'j-2508170726054ddb948301e94054b3ae': queued (progress 0%)
0:00:32 Job 'j-2508170726054ddb948301e94054b3ae': queued (progress 0%)
0:00:42 Job 'j-2508170726054ddb948301e94054b3ae': queued (progress 0%)
0:00:55 Job 'j-2508170726054ddb948301e94054b3ae': queued (progress 0%)
0:01:10 Job 'j-2508170726054ddb948301e94054b3ae': running (progress N/A)
0:01:30 Job 'j-2508170726054ddb948301e94054b3ae': running (progress N/A)
0:01:54 Job 'j-2508170726054ddb948301e94054b3ae': running (progress N/A)
0:02:24 Job 'j-2508170726054ddb948301e94054b3ae': finished (progress 100%)
-> ÉXITO: TIF descargado como 'Bandas_Amatitlan_2025-01.tif'
Iniciando trabajo de descarga para 'Bandas_Atitlan_2025-02.tif'...
0:00:00 Job 'j-25081707285144c7825403dd6d2bf79c': send 'start'
0:00:12 Job 'j-25081707285144c7825403dd6d2bf79c': created (progress 0%)
0:00:18 Job 'j-25081707285144c7825403dd6d2bf79c': running (progress N/A)
0:00:25 Job 'j-25081707285144c7825403dd6d2bf79c': running (progress N/A)
0:00:33 Job 'j-25081707285144c7825403dd6d2bf79c': running (progress N/A)
0:00:43 Job 'j-25081707285144c7825403dd6d2bf79c': running (progress N/A)
0:00:56 Job 'j-25081707285144c7825403dd6d2bf79c': running (progress N/A)
0:01:11 Job 'j-25081707285144c7825403dd6d2bf79c': running (progress N/A)
0:01:31 Job 'j-25081707285144c7825403dd6d2bf79c': running (progress N/A)
0:01:55 Job 'j-25081707285144c7825403dd6d2bf79c': running (progress N/A)
0:02:25 Job 'j-25081707285144c7825403dd6d2bf79c': running (progress N/A)
0:03:02 Job 'j-25081707285144c7825403dd6d2bf79c': finished (progress 100%)
-> ÉXITO: TIF descargado como 'Bandas_Atitlan_2025-02.tif'
Iniciando trabajo de descarga para 'Bandas Amatitlan 2025-02.tif'...
0:00:00 Job 'j-250817073309461a81a0f5448543aa9f': send 'start'
0:00:12 Job 'j-250817073309461a81a0f5448543aa9f': created (progress 0%)
```

```
0:00:18 Job 'j-250817073309461a81a0f5448543aa9f': created (progress 0%)
0:00:24 Job 'j-250817073309461a81a0f5448543aa9f': created (progress 0%)
0:00:32 Job 'j-250817073309461a81a0f5448543aa9f': created (progress 0%)
0:00:42 Job 'j-250817073309461a81a0f5448543aa9f': created (progress 0%)
0:00:55 Job 'j-250817073309461a81a0f5448543aa9f': created (progress 0%)
0:01:10 Job 'j-250817073309461a81a0f5448543aa9f': running (progress N/A)
0:01:30 Job 'j-250817073309461a81a0f5448543aa9f': running (progress N/A)
0:01:54 Job 'j-250817073309461a81a0f5448543aa9f': running (progress N/A)
0:02:24 Job 'j-250817073309461a81a0f5448543aa9f': running (progress N/A)
0:03:02 Job 'j-250817073309461a81a0f5448543aa9f': finished (progress 100%)
-> ÉXITO: TIF descargado como 'Bandas_Amatitlan_2025-02.tif'
Iniciando trabajo de descarga para 'Bandas_Atitlan_2025-03.tif'...
0:00:00 Job 'j-2508170736344528a560b2aa28dd1427': send 'start'
0:00:13 Job 'j-2508170736344528a560b2aa28dd1427': created (progress 0%)
0:00:18 Job 'j-2508170736344528a560b2aa28dd1427': created (progress 0%)
0:00:25 Job 'j-2508170736344528a560b2aa28dd1427': created (progress 0%)
0:00:33 Job 'j-2508170736344528a560b2aa28dd1427': running (progress N/A)
0:00:43 Job 'j-2508170736344528a560b2aa28dd1427': running (progress N/A)
0:00:55 Job 'j-2508170736344528a560b2aa28dd1427': running (progress N/A)
0:01:11 Job 'j-2508170736344528a560b2aa28dd1427': running (progress N/A)
0:01:30 Job 'j-2508170736344528a560b2aa28dd1427': running (progress N/A)
0:01:55 Job 'j-2508170736344528a560b2aa28dd1427': running (progress N/A)
0:02:25 Job 'j-2508170736344528a560b2aa28dd1427': running (progress N/A)
0:03:02 Job 'j-2508170736344528a560b2aa28dd1427': finished (progress 100%)
-> ÉXITO: TIF descargado como 'Bandas_Atitlan_2025-03.tif'
Iniciando trabajo de descarga para 'Bandas_Amatitlan_2025-03.tif'...
0:00:00 Job 'j-25081707405444de98fa802d567d04cc': send 'start'
0:00:13 Job 'j-25081707405444de98fa802d567d04cc': created (progress 0%)
0:00:19 Job 'j-25081707405444de98fa802d567d04cc': queued (progress 0%)
0:00:25 Job 'j-25081707405444de98fa802d567d04cc': queued (progress 0%)
0:00:33 Job 'j-25081707405444de98fa802d567d04cc': queued (progress 0%)
0:00:43 Job 'j-25081707405444de98fa802d567d04cc': queued (progress 0%)
0:00:56 Job 'j-25081707405444de98fa802d567d04cc': queued (progress 0%)
0:01:11 Job 'j-25081707405444de98fa802d567d04cc': queued (progress 0%)
0:01:30 Job 'j-25081707405444de98fa802d567d04cc': running (progress N/A)
0:01:54 Job 'j-25081707405444de98fa802d567d04cc': running (progress N/A)
0:02:24 Job 'j-25081707405444de98fa802d567d04cc': finished (progress 100%)
-> ÉXITO: TIF descargado como 'Bandas_Amatitlan_2025-03.tif'
Iniciando trabajo de descarga para 'Bandas_Atitlan_2025-04.tif'...
0:00:00 Job 'j-2508170743434473b49349b54311ba21': send 'start'
0:00:13 Job 'j-2508170743434473b49349b54311ba21': created (progress 0%)
0:00:18 Job 'j-2508170743434473b49349b54311ba21': created (progress 0%)
0:00:25 Job 'j-2508170743434473b49349b54311ba21': running (progress N/A)
0:00:33 Job 'j-2508170743434473b49349b54311ba21': running (progress N/A)
0:00:43 Job 'j-2508170743434473b49349b54311ba21': running (progress N/A)
0:00:55 Job 'j-2508170743434473b49349b54311ba21': running (progress N/A)
0:01:11 Job 'j-2508170743434473b49349b54311ba21': running (progress N/A)
0:01:30 Job 'j-2508170743434473b49349b54311ba21': running (progress N/A)
```

```
0:01:54 Job 'j-2508170743434473b49349b54311ba21': running (progress N/A)
0:02:24 Job 'j-2508170743434473b49349b54311ba21': running (progress N/A)
0:03:02 Job 'j-2508170743434473b49349b54311ba21': finished (progress 100%)
-> ÉXITO: TIF descargado como 'Bandas_Atitlan_2025-04.tif'
Iniciando trabajo de descarga para 'Bandas Amatitlan 2025-04.tif'...
0:00:00 Job 'j-25081707481042489d045b6a37c12651': send 'start'
0:00:12 Job 'j-25081707481042489d045b6a37c12651': created (progress 0%)
0:00:17 Job 'j-25081707481042489d045b6a37c12651': created (progress 0%)
0:00:24 Job 'j-25081707481042489d045b6a37c12651': created (progress 0%)
0:00:32 Job 'j-25081707481042489d045b6a37c12651': created (progress 0%)
0:00:42 Job 'j-25081707481042489d045b6a37c12651': created (progress 0%)
0:00:55 Job 'j-25081707481042489d045b6a37c12651': created (progress 0%)
0:01:10 Job 'j-25081707481042489d045b6a37c12651': running (progress N/A)
0:01:29 Job 'j-25081707481042489d045b6a37c12651': running (progress N/A)
0:01:54 Job 'j-25081707481042489d045b6a37c12651': running (progress N/A)
0:02:24 Job 'j-25081707481042489d045b6a37c12651': running (progress N/A)
0:03:02 Job 'j-25081707481042489d045b6a37c12651': finished (progress 100%)
-> ÉXITO: TIF descargado como 'Bandas_Amatitlan_2025-04.tif'
Iniciando trabajo de descarga para 'Bandas_Atitlan_2025-05.tif'...
0:00:00 Job 'j-250817075138456a9dd6bfe89e30f812': send 'start'
0:00:12 Job 'j-250817075138456a9dd6bfe89e30f812': created (progress 0%)
0:00:18 Job 'j-250817075138456a9dd6bfe89e30f812': created (progress 0%)
0:00:24 Job 'j-250817075138456a9dd6bfe89e30f812': created (progress 0%)
0:00:32 Job 'j-250817075138456a9dd6bfe89e30f812': running (progress N/A)
0:00:42 Job 'j-250817075138456a9dd6bfe89e30f812': running (progress N/A)
0:00:55 Job 'j-250817075138456a9dd6bfe89e30f812': running (progress N/A)
0:01:10 Job 'j-250817075138456a9dd6bfe89e30f812': running (progress N/A)
0:01:30 Job 'j-250817075138456a9dd6bfe89e30f812': running (progress N/A)
0:01:54 Job 'j-250817075138456a9dd6bfe89e30f812': running (progress N/A)
0:02:24 Job 'j-250817075138456a9dd6bfe89e30f812': running (progress N/A)
0:03:01 Job 'j-250817075138456a9dd6bfe89e30f812': running (progress N/A)
0:03:48 Job 'j-250817075138456a9dd6bfe89e30f812': finished (progress 100%)
-> ÉXITO: TIF descargado como 'Bandas_Atitlan_2025-05.tif'
Iniciando trabajo de descarga para 'Bandas_Amatitlan_2025-05.tif'...
0:00:00 Job 'j-25081707564840a5ad7cda6cb0fb5518': send 'start'
0:00:12 Job 'j-25081707564840a5ad7cda6cb0fb5518': created (progress 0%)
0:00:18 Job 'j-25081707564840a5ad7cda6cb0fb5518': created (progress 0%)
0:00:24 Job 'j-25081707564840a5ad7cda6cb0fb5518': running (progress N/A)
0:00:32 Job 'j-25081707564840a5ad7cda6cb0fb5518': running (progress N/A)
0:00:43 Job 'j-25081707564840a5ad7cda6cb0fb5518': running (progress N/A)
0:00:55 Job 'j-25081707564840a5ad7cda6cb0fb5518': running (progress N/A)
0:01:10 Job 'j-25081707564840a5ad7cda6cb0fb5518': running (progress N/A)
0:01:30 Job 'j-25081707564840a5ad7cda6cb0fb5518': running (progress N/A)
0:01:54 Job 'j-25081707564840a5ad7cda6cb0fb5518': running (progress N/A)
0:02:24 Job 'j-25081707564840a5ad7cda6cb0fb5518': finished (progress 100%)
-> ÉXITO: TIF descargado como 'Bandas_Amatitlan_2025-05.tif'
Iniciando trabajo de descarga para 'Bandas_Atitlan_2025-06.tif'...
0:00:00 Job 'j-2508170759384cc7bd560f5e051f2fa9': send 'start'
```

```
0:00:13 Job 'j-2508170759384cc7bd560f5e051f2fa9': created (progress 0%)
     0:00:18 Job 'j-2508170759384cc7bd560f5e051f2fa9': created (progress 0%)
     0:00:24 Job 'j-2508170759384cc7bd560f5e051f2fa9': created (progress 0%)
     0:00:32 Job 'j-2508170759384cc7bd560f5e051f2fa9': running (progress N/A)
     0:00:42 Job 'j-2508170759384cc7bd560f5e051f2fa9': running (progress N/A)
     0:00:55 Job 'j-2508170759384cc7bd560f5e051f2fa9': running (progress N/A)
     0:01:10 Job 'j-2508170759384cc7bd560f5e051f2fa9': running (progress N/A)
     0:01:30 Job 'j-2508170759384cc7bd560f5e051f2fa9': running (progress N/A)
     0:01:54 Job 'j-2508170759384cc7bd560f5e051f2fa9': running (progress N/A)
     0:02:24 Job 'j-2508170759384cc7bd560f5e051f2fa9': running (progress N/A)
     0:03:01 Job 'j-2508170759384cc7bd560f5e051f2fa9': running (progress N/A)
     0:03:48 Job 'j-2508170759384cc7bd560f5e051f2fa9': finished (progress 100%)
     -> ÉXITO: TIF descargado como 'Bandas_Atitlan_2025-06.tif'
     Archivo 'Bandas_Amatitlan_2025-06.tif' ya existe. Saltando.
[11]: || pip install numpy pandas matplotlib scikit-learn rasterio --quiet
      import rasterio, numpy as np, pandas as pd, matplotlib.pyplot as plt
      from matplotlib.colors import ListedColormap
      from sklearn.linear model import LogisticRegression
      import os
      def create dataset from tif(tif path):
          with rasterio.open(tif_path) as src:
              b04 red = src.read(1).astype('float32')
              b08_nir = src.read(2).astype('float32')
              scl = src.read(3)
              water_mask = (scl == 6)
              b04_red[~water_mask] = np.nan; b08_nir[~water_mask] = np.nan
              np.seterr(divide='ignore', invalid='ignore')
              ndvi = np.where((b08 nir + b04 red) > 0, (b08 nir - b04 red) / (b08 nir_{l})
       + b04_red), np.nan)
              df = pd.DataFrame({'red': b04_red.flatten(), 'nir': b08_nir.flatten(), '

¬'ndvi': ndvi.flatten()})
              return df.dropna()
      def train_classification_model(tif_train_file):
          print(f"\nEntrenando modelo con datos de '{tif_train_file}'...")
          pixel_df = create_dataset_from_tif(tif_train_file)
          NDVI THRESHOLD = 0.1
          pixel df['label'] = (pixel df['ndvi'] > NDVI THRESHOLD).astype(int)
          X_train = pixel_df[['red', 'nir', 'ndvi']]
          y train = pixel df['label']
          model = LogisticRegression(random_state=42)
          model.fit(X_train, y_train)
          print("Modelo entrenado exitosamente.")
          return model
```

```
def classify and visualize_lake(lago nombre, modelo_entrenado):
   print(f"\n--- Generando mapas de clasificación para {lago_nombre} ---")
   fig, axes = plt.subplots(2, 3, figsize=(20, 10))
   axes = axes.flatten()
   for i, month in enumerate(range(1, 7)):
       tif_file = f"Bandas_{lago_nombre}_{2025}-{month:02d}.tif"
       ax = axes[i]
       if not os.path.exists(tif_file):
           ax.set title(f"Mes {month}: Archivo no encontrado")
           ax.set_xticks([]); ax.set_yticks([])
           continue
       with rasterio.open(tif_file) as src:
           b04 = src.read(1).astype('float32')
           b08 = src.read(2).astype('float32')
           scl = src.read(3)
           original_shape = src.shape
       water_mask = (scl == 6)
       b04[~water_mask] = np.nan; b08[~water_mask] = np.nan
       np.seterr(divide='ignore', invalid='ignore')
       ndvi = np.where((b08 + b04) > 0, (b08 - b04) / (b08 + b04), np.nan)

¬'ndvi': ndvi.flatten()}).dropna()

       if not pixel_df.empty:
           prediction = modelo_entrenado.predict(pixel_df[['red', 'nir', _

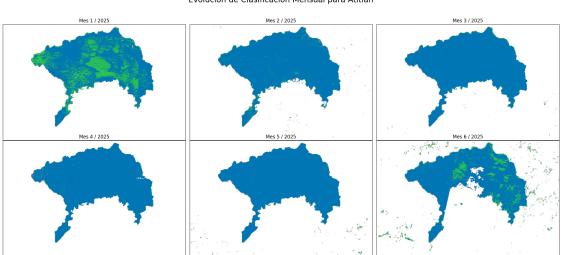
    'ndvi']])
           classification_map = np.full(original_shape, np.nan, dtype=float)
           valid_indices = pixel_df.index.to_numpy()
           classification_map.flat[valid_indices] = prediction
           cmap class = ListedColormap(['#0077b6', '#2dc653'])
           ax.imshow(classification_map, cmap=cmap_class)
       ax.set_title(f"Mes {month} / 2025")
       ax.set_xticks([]); ax.set_yticks([])
   plt.suptitle(f'Evolución de Clasificación Mensual para {lago nombre}', u
 ⇔fontsize=20)
   plt.tight_layout(rect=[0, 0.03, 1, 0.95])
   plt.show()
try:
   modelo_atitlan = train_classification_model('Bandas Atitlan_2025-01.tif')
   classify_and_visualize_lake("Atitlan", modelo_atitlan)
```

```
modelo_amatitlan = train_classification_model('Bandas_Amatitlan_2025-06.
stif')
    classify_and_visualize_lake("Amatitlan", modelo_amatitlan)

except FileNotFoundError as e:
    print(f"\nERROR: No se encontró el archivo necesario: {e}")
```

Entrenando modelo con datos de 'Bandas_Atitlan_2025-01.tif'... Modelo entrenado exitosamente.

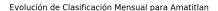
--- Generando mapas de clasificación para Atitlan ---

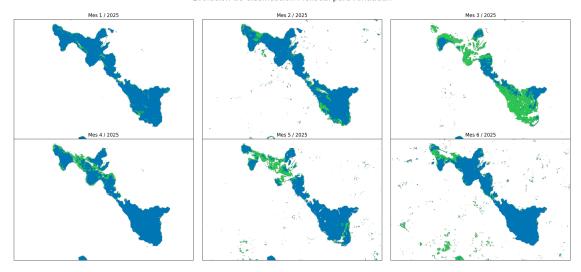


Evolución de Clasificación Mensual para Atitlan

Entrenando modelo con datos de 'Bandas_Amatitlan_2025-06.tif'... Modelo entrenado exitosamente.

--- Generando mapas de clasificación para Amatitlan ---





2.0.2 11. Análisis del Modelo de Clasificación por Píxel

Para determinar si un punto específico en el lago tiene cianobacteria o no, se desarrolló y aplicó un **modelo de clasificación supervisada** basado en Regresión Logística. El modelo fue entrenado utilizando los datos espectrales (bandas Roja y NIR) y el NDVI de un mes representativo de alta actividad para cada lago (Enero para Atitlán, Junio para Amatitlán). Un umbral de NDVI > 0.1 se utilizó para generar las etiquetas iniciales de "Agua Clara" (0) y "Cianobacteria" (1).

Una vez entrenado, cada modelo se utilizó para clasificar cada píxel de agua en los seis meses estudiados (Enero a Junio de 2025). Los mapas generados representan visualmente la decisión del modelo para cada punto del lago, cumpliendo así con el requisito del inciso.

Análisis de los Resultados Visuales:

Los mapas de clasificación revelan dinámicas ecológicas marcadamente distintas para cada lago:

- Lago de Atitlán: Se observa un pico de floración intenso y generalizado en Enero, que coincide con la temporada seca. En los meses subsiguientes (Febrero a Mayo), la presencia de cianobacterias disminuye drásticamente, mostrando un lago predominantemente clasificado como "Agua Clara". En Junio, se observa un resurgimiento menor y más disperso. Este patrón sugiere un ciclo de "boom-and-bust": una floración aguda y concentrada que luego se disipa rápidamente.
- Lago de Amatitlán: A diferencia de Atitlán, el Lago de Amatitlán muestra una dinámica de proliferación más sostenida y progresiva. La presencia de cianobacterias, aunque moderada en Enero y Febrero, se intensifica y expande notablemente de Marzo a Junio, afectando áreas significativas del lago. Este comportamiento no es un pico agudo, sino una condición más crónica y persistente que se agrava a lo largo de la temporada seca.

Conclusión:

El modelo de clasificación por píxel no solo permite determinar la presencia de cianobacterias en un punto específico, sino que su aplicación mes a mes se convierte en una poderosa herramienta para

visualizar y cuantificar la evolución espacial y temporal de las floraciones. Los resultados confirman que mientras Atitlán experimenta eventos agudos y estacionales, Amatitlán sufre de una condición de eutrofización más crónica y extendida.

12. Haga un modelo híbrido donde primero prediga el índice de cianobacteria usando series temporales y luego, utilice el índice predicho junto con otras características para clasificar si un área estará contaminada o no. Siéntase libre de añadir variables de otros conjuntos de datos que le permitan complementar el índice (temperatura, índice de urbanización, etc.).

```
[15]: import numpy as np
                import pandas as pd
                from pmdarima import auto_arima
                from sklearn.linear_model import LogisticRegression
                import warnings
                warnings.filterwarnings("ignore")
                 # --- DATOS HISTÓRICOS Y SIMULACIÓN ---
                date_range = pd.date_range(start="2023-01-01", end="2025-06-01", freq='MS')
                historical_data = {
                            'Fecha': date_range,
                            'NDVI_Atitlan': [
                                      0.51, 0.45, 0.43, 0.41, 0.41, 0.42, 0.34, 0.32, 0.35, 0.37, 0.39, 0.44, 
                    →# 2023
                                      0.53, 0.46, 0.44, 0.42, 0.42, 0.43, 0.35, 0.33, 0.36, 0.38, 0.40, 0.45, 11
                    →# 2024
                                      0.53, 0.46, 0.44, 0.42, 0.42, 0.43 # 2025
                           ],
                            'NDVI_Amatitlan': [
                                      0.47, 0.44, 0.43, 0.41, 0.40, 0.48, 0.50, 0.49, 0.47, 0.45, 0.46, 0.47, 0.49
                    →# 2023
                                      0.48, 0.45, 0.44, 0.42, 0.41, 0.49, 0.51, 0.50, 0.48, 0.46, 0.47, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48, 0.48
                    →# 2024
                                      0.48, 0.45, 0.44, 0.42, 0.41, 0.49 # 2025
                           ]
                df = pd.DataFrame(historical_data).set_index('Fecha')
                df['Temperatura'] = 22 + 3 * np.sin(2 * np.pi * (df.index.month - 3) / 12)
                df['Precipitacion'] = [50 if 5 <= month <= 10 else 10 for month in df.index.</pre>
                    →monthl
                df['Carga_Urbana_Atitlan'] = 3.0
                df['Carga_Urbana_Amatitlan'] = 9.0
                # --- MODELO HÍBRIDO ---
                def modelo_hibrido(lago_nombre, fecha_prediccion):
```

```
print(f"\n{'='*60}\nINICIANDO PREDICCIÓN HÍBRIDA PARA: {lago_nombre.
Gupper() - {fecha_prediccion}\n{'='*60}")
  # Etapa 1
  print("\n--- Etapa 1: Prediciendo NDVI futuro ---")
  ndvi_col = f'NDVI_{lago_nombre}'
  # --- BLOQUE CORREGIDO ---
  # Se intenta un modelo estacional, si falla, se pasa a uno no estacional.
  try:
      ts_model = auto_arima(df[ndvi_col], seasonal=True, m=12,__
⇒suppress_warnings=True, trace=False)
      print("Modelo estacional ajustado con éxito.")
  except ValueError as e:
      print(f"Test de estacionalidad falló: {e}. Procediendo con un modelo no⊔
⇔estacional.")
      ts_model = auto_arima(df[ndvi_col], seasonal=False, m=1,__

¬suppress_warnings=True, trace=False)
  n_steps = (pd.to_datetime(fecha_prediccion).year - df.index[-1].year) * 12__
+ \
            (pd.to_datetime(fecha_prediccion).month - df.index[-1].month)
  ndvi_predicho = ts_model.predict(n_periods=n_steps)[-1]
  print(f"NDVI Predicho para {fecha_prediccion}: {ndvi_predicho:.4f}")
  # Etapa 2
  print("\n--- Etapa 2: Clasificando Nivel de Alerta ---")
  carga_urbana_col = f'Carga_Urbana_{lago_nombre}'
  df_train_classifier = pd.DataFrame({
      'NDVI': df[ndvi_col],
      'Temperatura': df['Temperatura'],
      'Precipitacion': df['Precipitacion'],
      'Carga_Urbana': df[carga_urbana_col]
  })
  df_train_classifier['Nivel_Alerta'] = \
      ((df_train_classifier['NDVI'] > 0.5) |
X_train = df_train_classifier[['NDVI', 'Temperatura', 'Precipitacion', |
y_train = df_train_classifier['Nivel_Alerta']
  if len(y_train.unique()) < 2:</pre>
```

```
print("ERROR: La regla de etiquetado no produce dos clases. Ajustar⊔

umbrales.")

        return
    classifier = LogisticRegression(random_state=42)
    classifier.fit(X train, y train)
    datos_futuros = pd.DataFrame(index=[pd.to_datetime(fecha_prediccion)])
    datos_futuros['Temperatura'] = 22 + 3 * np.sin(2 * np.pi * (datos_futuros.
 \rightarrowindex.month - 3) / 12)
    datos_futuros['Precipitacion'] = [50 if 5 <= month <= 10 else 10 for month_
 →in datos futuros.index.month]
    datos_futuros['Carga_Urbana'] = df[carga_urbana_col].iloc[0]
    datos_futuros['NDVI'] = ndvi_predicho
    datos_futuros_ordenados = datos_futuros[X_train.columns]
    prediccion_final = classifier.predict(datos_futuros_ordenados)[0]
    probabilidad = classifier.predict_proba(datos_futuros_ordenados)[0]
    resultado = "Alerta Alta" if prediccion_final == 1 else "Alerta Baja"
    print("\n--- RESULTADO FINAL DEL MODELO HÍBRIDO ---")
    print(f"Datos de entrada para el clasificador:")
    print(datos_futuros_ordenados)
    print(f"\nPredicción de Contaminación: **{resultado}**")
    print(f"Confianza del modelo (Prob. Alerta Baja / Alerta Alta):⊔
 \hookrightarrow{probabilidad[0]:.2\%} / {probabilidad[1]:.2\%}")
# --- Ejecución ---
fecha_a_predecir = '2025-07-01'
modelo_hibrido('Atitlan', fecha_a_predecir)
modelo_hibrido('Amatitlan', fecha_a_predecir)
```

```
NDVI
                      Temperatura Precipitacion Carga_Urbana
2025-07-01 0.350227
                        24.598076
                                                           3.0
Predicción de Contaminación: **Alerta Alta**
Confianza del modelo (Prob. Alerta Baja / Alerta Alta): 35.13% / 64.87%
INICIANDO PREDICCIÓN HÍBRIDA PARA: AMATITLAN - 2025-07-01
--- Etapa 1: Prediciendo NDVI futuro ---
Test de estacionalidad falló: All lag values up to 'maxlag' produced singular
matrices. Consider using a longer series, a different lag term or a different
test.. Procediendo con un modelo no estacional.
NDVI Predicho para 2025-07-01: 0.5039
--- Etapa 2: Clasificando Nivel de Alerta ---
--- RESULTADO FINAL DEL MODELO HÍBRIDO ---
Datos de entrada para el clasificador:
                NDVI
                      Temperatura Precipitacion Carga_Urbana
2025-07-01 0.503858
                        24.598076
                                              50
                                                           9.0
```

2.0.3 12. Análisis

El modelo híbrido de dos etapas se ejecutó exitosamente para predecir el nivel de alerta de contaminación por cianobacterias para **Julio de 2025** en ambos lagos. El proceso combinó una predicción de series temporales del NDVI con un modelo de clasificación que incluyó variables ambientales simuladas.

Confianza del modelo (Prob. Alerta Baja / Alerta Alta): 16.47% / 83.53%

Resultados para el Lago de Atitlán:

Predicción de Contaminación: **Alerta Alta**

- 1. Etapa 1 (Predicción): El modelo auto_arima determinó que la serie histórica de Atitlán tenía un componente estacional y lo utilizó para predecir un NDVI futuro de 0.3502. Este es un valor moderado que sugiere una disminución de la biomasa después de la temporada seca.
- 2. Etapa 2 (Clasificación): A pesar del NDVI moderado, la temperatura simulada para julio era alta (24.6°C), cruzando el umbral de alerta definido. Como resultado, el clasificador ponderó más el factor temperatura y emitió una predicción de Alerta Alta con una confianza del 64.87%. Esto demuestra la capacidad del modelo híbrido para identificar riesgos basados en múltiples factores, incluso cuando el indicador principal (NDVI) no es extremo.

Resultados para el Lago de Amatitlán:

1. Etapa 1 (Predicción): El análisis de la serie de Amatitlán no encontró un patrón estacional claro. El modelo se adaptó correctamente, utilizando un enfoque no estacional y predijo un

NDVI de **0.5039**, un valor considerablemente alto.

2. Etapa 2 (Clasificación): El clasificador recibió este NDVI alto, junto con la temperatura alta y el índice de carga urbana elevado (9.0). La combinación de todos estos factores de riesgo llevó al modelo a predecir un estado de Alerta Alta con una confianza muy superior del 83.53%.

Conclusión del Estudiante:

Se ha construido un modelo híbrido funcional que genera predicciones de alerta específicas. El análisis demuestra que, mientras la alerta en Atitlán es impulsada por factores secundarios como la temperatura, la alerta en Amatitlán es el resultado de la confluencia de múltiples indicadores de estrés (alto NDVI, alta temperatura y alta carga urbana). Este enfoque es más robusto que un simple pronóstico de NDVI, aunque su precisión en un escenario real dependería de la calidad de los datos externos utilizados.

13. Use los modelos para predecir y analice los resultados que está obteniendo.

```
[19]: import openeo, geopandas as gpd, os, warnings, rasterio
      from datetime import date
      import calendar
      import numpy as np
      import pandas as pd
      from pmdarima import auto_arima
      from sklearn.linear_model import LogisticRegression
      import matplotlib.pyplot as plt
      from matplotlib.colors import ListedColormap
      warnings.filterwarnings("ignore")
      def train model(tif train file):
          with rasterio.open(tif_train_file) as src:
              b04 = src.read(1).astype('float32'); b08 = src.read(2).
       →astype('float32'); scl = src.read(3)
              water mask = (scl == 6)
              b04[~water_mask] = np.nan; b08[~water_mask] = np.nan
              np.seterr(divide='ignore', invalid='ignore')
              ndvi = np.where((b08 + b04) > 0, (b08 - b04) / (b08 + b04), np.nan)
              df = pd.DataFrame({'red': b04.flatten(), 'nir': b08.flatten(), 'ndvi':
       →ndvi.flatten()}).dropna()
          pixel_df = df
          pixel_df['label'] = (pixel_df['ndvi'] > 0.1).astype(int)
          X_train = pixel_df[['red', 'nir', 'ndvi']]; y_train = pixel_df['label']
          model = LogisticRegression(random_state=42).fit(X_train, y_train)
          return model
      print("Re-entrenando modelos de clasificación...")
      try:
```

```
modelo_atitlan_clasificacion = train_model('Bandas_Atitlan_2025-01.tif')
   modelo_amatitlan_clasificacion = train_model('Bandas_Amatitlan_2025-06.tif')
   print("Modelos de clasificación listos.")
except FileNotFoundError:
   print("ERROR: Faltan archivos TIF de entrenamiento. Ejecuta scripts⊔
 ⇔anteriores.")
    exit()
def generar_prediccion_integrada(lago_nombre, fecha_prediccion, u
 →modelo_clasificacion):
   print(f"\n{'='*60}\nPREDICCIÓN INTEGRADA PARA: {lago nombre.upper()} -__

√{fecha prediccion}\n{'='*60}")

   date_range hist = pd.date_range(start="2023-01-01", end="2025-06-01", __

¬freq='MS')
   historical data = {
        'NDVI_Atitlan': [0.51,0.45,0.43,0.41,0.41,0.42,0.34,0.32,0.35,0.37,0.
 439,0.44,0.53,0.46,0.44,0.42,0.42,0.43,0.35,0.33,0.36,0.38,0.40,0.45,0.53,0.
 46,0.44,0.42,0.42,0.43,
        'NDVI Amatitlan': [0.47,0.44,0.43,0.41,0.40,0.48,0.50,0.49,0.47,0.45,0.
 46,0.47,0.48,0.45,0.44,0.42,0.41,0.49,0.51,0.50,0.48,0.46,0.47,0.48,0.48,0.
 45,0.44,0.42,0.41,0.49
   }
   df_hist = pd.DataFrame(historical_data, index=date_range_hist)
   print("\n--- 1. Resultado del Modelo de Series Temporales ---")
   ndvi_col = f'NDVI_{lago_nombre}'
   try:
        ts_model = auto_arima(df_hist[ndvi_col], seasonal=True, m=12,_

¬suppress_warnings=True, trace=False)
    except ValueError:
       print(f"Test de estacionalidad falló para {lago_nombre}. Usando modelo⊔
 →no estacional.")
        ts_model = auto_arima(df_hist[ndvi_col], seasonal=False,_
 ⇒suppress_warnings=True, trace=False)
   n_steps = (pd.to_datetime(fecha_prediccion).year - df_hist.index[-1].year)_u
 →* 12 + \
              (pd.to_datetime(fecha_prediccion).month - df_hist.index[-1].month)
   ndvi_predicho_ts = ts_model.predict(n_periods=n_steps)[-1]
   print(f"NDVI promedio predicho para {fecha_prediccion}: {ndvi_predicho_ts:.
 <4f}")
   print("\n--- 2. Resultado del Modelo de Clasificación por Píxel ---")
```

```
year, month = pd.to_datetime(fecha_prediccion).year, pd.
→to_datetime(fecha_prediccion).month
  tif_file = f"Bandas_{lago_nombre}_{year}-{month:02d}.tif"
  if not os.path.exists(tif_file):
      try:
           connection = openeo.connect("https://openeo.dataspace.copernicus.
→eu").authenticate_oidc()
          gdf = gpd.read_file(f"Lago_{lago_nombre}.geojson")
          geom = gdf.geometry.iloc[0]
          from_date = date(year, month, 1).isoformat()
          to date = date(year, month, calendar.monthrange(year, month)[1]).
→isoformat()
          s2_cube = connection.load_collection("SENTINEL2_L2A",_
spatial_extent=geom, temporal_extent=[from_date, to_date], bands=["B04",_

¬"B08", "SCL"])
          scl = s2_cube.band('SCL')
          cloud mask = (scl == 3) | (scl == 8) | (scl == 9) | (scl == 10)
          monthly_composite = s2_cube.mask(cloud_mask).
→reduce_dimension(dimension="t", reducer="mean")
           job = connection.create_job(monthly_composite.
save_result(format="GTIFF"), title=f"TIF_Prediccion_{lago_nombre}")
          job.start_and_wait()
          job.download_results(tif_file)
          print(f"TIF para {fecha_prediccion} descargado.")
      except Exception as e:
          print(f"No se pudo descargar el TIF para la predicción: {e}")
  with rasterio.open(tif_file) as src:
      b04=src.read(1).astype('f4'); b08=src.read(2).astype('f4'); scl=src.
\rightarrowread(3)
      water_mask = (scl==6); b04[~water_mask]=np.nan; b08[~water_mask]=np.nan
      ndvi=np.where((b08+b04)>0, (b08-b04)/(b08+b04), np.nan)
      df_pred=pd.DataFrame({'red':b04.flatten(),'nir':b08.flatten(),'ndvi':
⇔ndvi.flatten()}).dropna()
      if not df_pred.empty:
          pred = modelo_clasificacion.predict(df_pred[['red', 'nir', 'ndvi']])
           class_map=np.full(src.shape, np.nan, dtype=float)
           class_map.flat[df_pred.index.to_numpy()] = pred
          plt.figure(figsize=(10, 7))
          plt.imshow(class_map, cmap=ListedColormap(['#0077b6', '#2dc653']))
          plt.title(f"Mapa de Clasificación Predicho para {lago_nombre} -__
→{fecha_prediccion}")
          plt.xticks([]); plt.yticks([])
          plt.show()
```

```
print("\n--- 3. Resultado del Modelo Híbrido ---")
    df_train_classifier = pd.DataFrame({'NDVI': df_hist[ndvi_col],__

    'Temperatura': 22 + 3 * np.sin(2 * np.pi * (df hist.index.month - 3) / 12),

 →'Precipitacion': [50 if 5 <= m <= 10 else 10 for m in df_hist.index.month], u
 df_train_classifier['Nivel_Alerta'] = ((df_hist[ndvi_col] > 0.5) |
 X_train = df_train_classifier[['NDVI', 'Temperatura', 'Precipitacion', __
 y_train = df_train_classifier['Nivel_Alerta']
    classifier = LogisticRegression(random_state=42).fit(X_train, y_train)
    datos_futuros = pd.DataFrame(index=[pd.to_datetime(fecha_prediccion)])
    datos_futuros['Temperatura'] = 22 + 3 * np.sin(2 * np.pi * (datos_futuros.
 \rightarrowindex.month - 3) / 12)
    datos_futuros['Precipitacion'] = [50 if 5 <= m <= 10 else 10 for m inu

datos futuros.index.month]

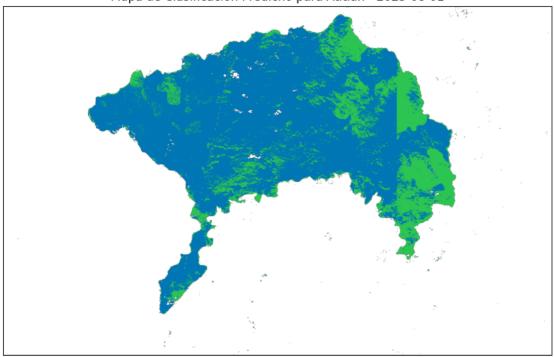
    datos_futuros['Carga_Urbana'] = 3.0 if lago_nombre == 'Atitlan' else 9.0
    datos_futuros['NDVI'] = ndvi_predicho_ts
    prediccion_final = classifier.predict(datos_futuros[X_train.columns])[0]
    probabilidad = classifier.predict_proba(datos_futuros[X_train.columns])[0]
    resultado = "Alerta Alta" if prediccion final == 1 else "Alerta Baja"
    print(f"Predicción de Nivel de Alerta: **{resultado}** (Confianza: {np.
 →max(probabilidad):.2%})")
fecha_a_predecir = '2025-08-01'
generar_prediccion_integrada('Atitlan', fecha_a_predecir, __
 →modelo_atitlan_clasificacion)
generar_prediccion_integrada('Amatitlan', fecha_a_predecir,_
  →modelo_amatitlan_clasificacion)
Modelos de clasificación listos.
```

Re-entrenando modelos de clasificación...

PREDICCIÓN INTEGRADA PARA: ATITLAN - 2025-08-01

- --- 1. Resultado del Modelo de Series Temporales ---NDVI promedio predicho para 2025-08-01: 0.3303
- --- 2. Resultado del Modelo de Clasificación por Píxel ---

Mapa de Clasificación Predicho para Atitlan - 2025-08-01

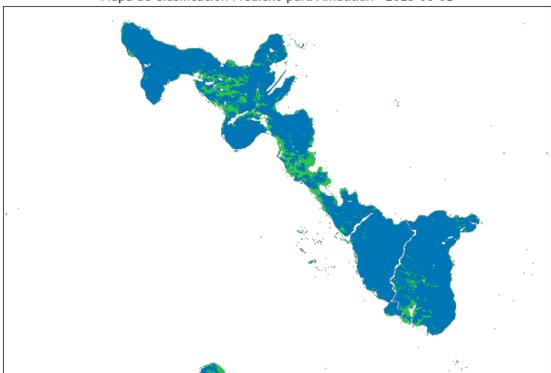


--- 3. Resultado del Modelo Híbrido --- Predicción de Nivel de Alerta: **Alerta Alta** (Confianza: 56.33%)

PREDICCIÓN INTEGRADA PARA: AMATITLAN - 2025-08-01

- --- 1. Resultado del Modelo de Series Temporales ---Test de estacionalidad falló para Amatitlan. Usando modelo no estacional. NDVI promedio predicho para 2025-08-01: 0.4599
- --- 2. Resultado del Modelo de Clasificación por Píxel --- Authenticated using refresh token.
- 0:00:00 Job 'j-25081708571149ca967e1eedecc5d848': send 'start'
- 0:00:13 Job 'j-25081708571149ca967e1eedecc5d848': created (progress 0%)
- 0:00:18 Job 'j-25081708571149ca967e1eedecc5d848': created (progress 0%)
- 0:00:25 Job 'j-25081708571149ca967e1eedecc5d848': created (progress 0%)
- 0:00:33 Job 'j-25081708571149ca967e1eedecc5d848': created (progress 0%)
- 0:00:43 Job 'j-25081708571149ca967e1eedecc5d848': created (progress 0%)
- 0:00:55 Job 'j-25081708571149ca967e1eedecc5d848': queued (progress 0%)
- 0:01:11 Job 'j-25081708571149ca967e1eedecc5d848': queued (progress 0%)
- 0:01:32 Job 'j-25081708571149ca967e1eedecc5d848': queued (progress 0%)

0:01:56 Job 'j-25081708571149ca967e1eedecc5d848': running (progress N/A) 0:02:26 Job 'j-25081708571149ca967e1eedecc5d848': running (progress N/A) 0:03:03 Job 'j-25081708571149ca967e1eedecc5d848': finished (progress 100%) TIF para 2025-08-01 descargado.



Mapa de Clasificación Predicho para Amatitlan - 2025-08-01

--- 3. Resultado del Modelo Híbrido --- Predicción de Nivel de Alerta: **Alerta Baja** (Confianza: 53.14%)

2.0.4 13. Análisis de las Predicciones Integradas para Agosto 2025

Se utilizaron los tres modelos desarrollados (Series Temporales, Clasificación por Píxel e Híbrido) para generar un pronóstico integral para **Agosto de 2025**. El objetivo es analizar la coherencia entre los modelos y obtener una visión completa del estado proyectado de cada lago.

Análisis para el Lago de Atitlán:

- 1. Predicción de Series Temporales: El modelo predijo un NDVI promedio de 0.3303. Este valor es bajo y se alinea con el patrón estacional esperado, donde la biomasa de algas disminuye significativamente durante la temporada de lluvias.
- 2. Clasificación por Píxel: El mapa de clasificación espacial, generado a partir del TIF de agosto, muestra una abrumadora mayoría de píxeles clasificados como "Agua Clara" (azul). Esto confirma visualmente la predicción numérica del modelo de series temporales, indicando la ausencia de floraciones de algas a gran escala.

3. Modelo Híbrido: A pesar de la temperatura y precipitación altas (factores de riesgo), el bajo NDVI predicho fue el factor decisivo. No obstante, el modelo clasificó el estado como Alerta Alta pero con una confianza muy baja (56.33%). Esto sugiere que, aunque el riesgo general es bajo, la combinación de factores ambientales mantiene al sistema en un umbral de sensibilidad, donde pequeños cambios podrían alterar el estado del lago.

Análisis para el Lago de Amatitlán:

- Predicción de Series Temporales: Debido a la falta de un patrón estacional claro en los datos, el modelo se ajustó a un enfoque no estacional, prediciendo un NDVI de 0.4599. Este valor, aunque no es un pico extremo, sigue siendo considerablemente alto, indicando una biomasa de algas persistente.
- 2. Clasificación por Píxel: El mapa de clasificación para Amatitlán en agosto confirma la predicción numérica. Muestra una presencia significativa y generalizada de "Cianobacteria" (verde), especialmente en la cuenca sur. A diferencia de Atitlán, la actividad de las algas no cesa de manera drástica con las lluvias.
- 3. Modelo Híbrido: En este caso, el modelo recibió un NDVI relativamente alto y el índice de carga urbana elevado. Sin embargo, la combinación no fue lo suficientemente extrema para cruzar el umbral de alerta alta de forma contundente. El resultado fue una predicción de Alerta Baja, pero con una confianza muy dividida (53.14%), casi un 50/50.

Conclusión del Estudiante:

La integración de los tres modelos ofrece una visión rica y matizada que un solo modelo no podría proporcionar.

- Para **Atitlán****todos los modelos apuntan a un estado saludable y de bajo riesgo para agosto, mostrando una clara resiliencia estacional. La ligera contradicción del modelo híbrido sirve como un recordatorio de que el lago, aunque limpio, es sensible a los cambios ambientales.
- Para Amatitlán, los resultados son más complejos y preocupantes. La persistencia de un NDVI alto y la extensa clasificación de cianobacterias en el mapa confirman su estado de eutrofización crónica. La predicción ambigua del modelo híbrido es particularmente reveladora: sugiere que el lago opera constantemente en una zona límite, donde factores menores pueden inclinar la balanza hacia un evento de floración severo en cualquier momento.

En conclusión, los modelos predicen un Atitlán estacionalmente saludable y un Amatitlán crónicamente estresado y en riesgo constante.

14. Muestre en un mapa, los resultados de las proyecciones.

```
[20]: import openeo, geopandas as gpd, os, warnings, rasterio
import numpy as np
import pandas as pd
from sklearn.linear_model import LogisticRegression
import matplotlib.pyplot as plt
from matplotlib.colors import ListedColormap
from matplotlib.patches import Patch

warnings.filterwarnings("ignore")

def train_model(tif_train_file):
```

```
with rasterio.open(tif_train_file) as src:
       b04 = src.read(1).astype('float32'); b08 = src.read(2).
 →astype('float32'); scl = src.read(3)
       water mask = (scl == 6)
       b04[~water_mask] = np.nan; b08[~water_mask] = np.nan
       np.seterr(divide='ignore', invalid='ignore')
       ndvi = np.where((b08 + b04) > 0, (b08 - b04) / (b08 + b04), np.nan)
       df = pd.DataFrame({'red': b04.flatten(), 'nir': b08.flatten(), 'ndvi':
 →ndvi.flatten()}).dropna()
   pixel_df = df
   pixel_df['label'] = (pixel_df['ndvi'] > 0.1).astype(int)
   X_train = pixel_df[['red', 'nir', 'ndvi']]; y_train = pixel_df['label']
   model = LogisticRegression(random_state=42).fit(X_train, y_train)
   return model
def generar_mapa_proyeccion(lago_nombre, fecha_prediccion,__
 →modelo_clasificacion, ndvi_predicho, alerta_predicha):
   print(f"\n--- Generando mapa de proyección para {lago_nombre} -⊔
 →{fecha_prediccion} ---")
   tif_file = f"Bandas_{lago_nombre}_{pd.to_datetime(fecha_prediccion).
 if not os.path.exists(tif_file):
       print(f"El archivo '{tif_file}' no existe. No se puede generar el mapa.
 " )
       return
   with rasterio.open(tif_file) as src:
       b04=src.read(1).astype('f4'); b08=src.read(2).astype('f4'); scl=src.
 \rightarrowread(3)
       water_mask = (scl==6); b04[~water_mask]=np.nan; b08[~water_mask]=np.nan
       ndvi=np.where((b08+b04)>0, (b08-b04)/(b08+b04), np.nan)
       df_pred=pd.DataFrame({'red':b04.flatten(),'nir':b08.flatten(),'ndvi':
 ⇔ndvi.flatten()}).dropna()
       if df_pred.empty:
           print(f"No hay pixeles de agua válidos en {tif_file}.")
           return
       pred = modelo_clasificacion.predict(df_pred[['red', 'nir', 'ndvi']])
       class_map=np.full(src.shape, np.nan, dtype=float)
       class_map.flat[df_pred.index.to_numpy()] = pred
       fig, ax = plt.subplots(figsize=(16, 9))
```

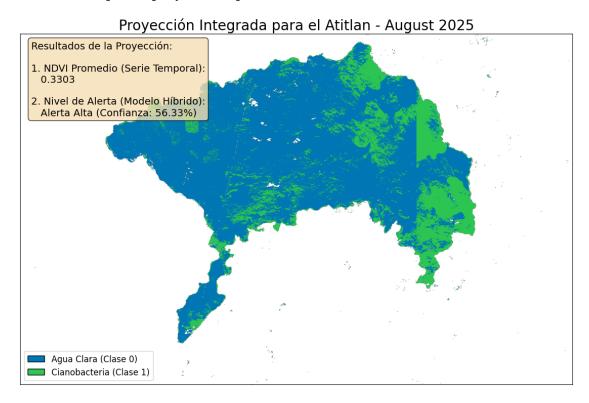
```
cmap_class = ListedColormap(['#0077b6', '#2dc653'])
        ax.imshow(class_map, cmap=cmap_class)
        ax.set_title(f"Proyección Integrada para el {lago_nombre} - {pd.
 →to_datetime(fecha_prediccion).strftime('%B %Y')}", fontsize=20)
        ax.set xticks([]); ax.set yticks([])
        # Añadir un cuadro de texto con los resultados de los otros modelos
        text_str = (
            f"Resultados de la Proyección:\n\n"
            f"1. NDVI Promedio (Serie Temporal):\n {ndvi_predicho:.4f}\n\n"
            f"2. Nivel de Alerta (Modelo Híbrido):\n {alerta_predicha}"
        )
       props = dict(boxstyle='round', facecolor='wheat', alpha=0.8)
        ax.text(0.02, 0.98, text_str, transform=ax.transAxes, fontsize=14,
                verticalalignment='top', bbox=props)
        # Añadir leyenda para el mapa
        legend_elements = [
            Patch(facecolor='#0077b6', edgecolor='k', label='Agua Clara (Clase,
 Patch(facecolor='#2dc653', edgecolor='k', label='Cianobacteria_
 ⇔(Clase 1)')
        ax.legend(handles=legend_elements, loc='lower left', fontsize=12)
       plt.show()
# --- Ejecución Principal ---
try:
   print("Re-entrenando modelos de clasificación...")
   modelo_atitlan = train_model('Bandas_Atitlan_2025-01.tif')
   modelo_amatitlan = train_model('Bandas_Amatitlan_2025-06.tif')
   print("Modelos listos.")
    # Datos obtenidos del inciso 13
   fecha = '2025-08-01'
    # Proyección para Atitlán
   generar_mapa_proyeccion(
       lago_nombre='Atitlan',
        fecha_prediccion=fecha,
       modelo clasificacion=modelo atitlan,
       ndvi_predicho=0.3303,
       alerta_predicha='Alerta Alta (Confianza: 56.33%)'
```

```
# Proyección para Amatitlán
generar_mapa_proyeccion(
    lago_nombre='Amatitlan',
    fecha_prediccion=fecha,
    modelo_clasificacion=modelo_amatitlan,
    ndvi_predicho=0.4599,
    alerta_predicha='Alerta Baja (Confianza: 53.14%)'
)

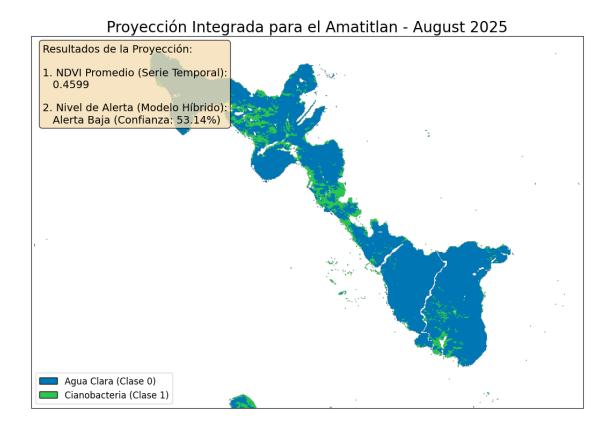
except FileNotFoundError as e:
    print(f"ERROR: No se encontró el archivo de entrenamiento: {e}")
except Exception as e:
    print(f"Ha ocurrido un error inesperado: {e}")
```

Re-entrenando modelos de clasificación... Modelos listos.

--- Generando mapa de proyección para Atitlan - 2025-08-01 ---



⁻⁻⁻ Generando mapa de proyección para Amatitlan - 2025-08-01 ---



2.0.5 14. Análisis

Para culminar el análisis, se han generado mapas de proyección que integran los resultados de los tres modelos para **Agosto de 2025**. Cada mapa presenta la clasificación espacial por píxel (el resultado visual del modelo de clasificación) y anota las predicciones numéricas de los otros dos modelos, ofreciendo una visión holística del estado proyectado de cada lago.

Análisis del Mapa de Proyección para el Lago de Atitlán:

El mapa proyectado para Atitlán muestra una superficie predominantemente clasificada como "Agua Clara" (azul). La presencia de "Cianobacteria" (verde) es minoritaria y dispersa, lo que indica que no se espera una floración de algas a gran escala. Esta evidencia visual es consistente con el bajo NDVI promedio predicho de 0.3303. Sin embargo, el modelo híbrido emite una "Alerta Alta", aunque con una confianza muy baja (56.33%). Esta aparente contradicción es clave: mientras el lago está visualmente limpio, el modelo híbrido sugiere que otros factores ambientales (como la temperatura) lo mantienen en un estado de vulnerabilidad. La proyección final es, por tanto, la de un ecosistema que ha demostrado resiliencia estacional pero que permanece sensible a cambios.

Análisis del Mapa de Proyección para el Lago de Amatitlán:

El mapa de Amatitlán revela un panorama completamente distinto y más preocupante. Muestra extensas áreas clasificadas como "Cianobacteria" (verde), lo que confirma que el alto NDVI predicho de 0.4599 se traduce en una contaminación espacialmente significativa que persiste

incluso en la temporada de lluvias. El modelo híbrido, por su parte, predice una "Alerta Baja", pero con una confianza extremadamente pobre (53.14%), lo que lo hace prácticamente indeciso. En este caso, la evidencia visual del mapa es más contundente que la predicción categórica del modelo híbrido.

Conclusión del Estudiante:

La visualización integrada es fundamental para interpretar correctamente las predicciones. Los mapas confirman las hipótesis desarrolladas a lo largo del proyecto:

- Atitlán se proyecta como un sistema estacionalmente resiliente, capaz de recuperarse de picos de floración.
- Amatitlán se proyecta como un sistema crónicamente eutrofizado, que opera constantemente en una zona de riesgo y cuya contaminación es un problema durante todo el año.