



MINISTÉRIO DA CIÊNCIA, TECNOLOGIA, INOVAÇÕES E COMUNICAÇÕES  
**INSTITUTO NACIONAL DE PESQUISAS ESPACIAIS**

## PIBIC-PIBITI/CNPq/INPE RELATÓRIO TÉCNICO DE ATIVIDADES

**Número do Processo Institucional:** 138924/2021-0

**Número do Processo Individual:** 111912/2022-9

**Bolsista:** Júlia Maria Santos Barroso

**Orientador:** Cláudio Clemente Faria Barbosa

**Coorientador:** (quando houver)

**Área:** Desenvolvimento de rotinas em ambiente PYTHON para o processamento de imagens ópticas na plataforma MAPAQUALI de monitoramento de sistemas aquáticos continentais por Sensoriamento Remoto.

**Vigência original da bolsa:** 01/09/2022 a 31/08/2023

**Modalidade da bolsa:** PIBIC



## **Resumo do Projeto**

Iniciação científica no Laboratório de Instrumentação de Sistemas Aquáticos do INPE (<http://www.dpi.inpe.br/labisa/> - LabISA), que desenvolvem pesquisas usando sensoriamento remoto, com a codificação de algoritmos em Python, com a finalidade de processar imagens de satélite na plataforma em desenvolvimento MAPAQUALI, com o objetivo de: 1) Desenvolver algoritmos para monitoramento de corpos d'água; 2) Estudo da estrutura e arquitetura da plataforma MAPAQUALI ( GeoServer, rotinas Python, algoritmos de Machine Learning ).

## **Objetivo**

Implementar rotinas em Python, para processamento e tratamento de imagens (conversão, recorte e etc) para serem utilizadas no ambiente da plataforma de monitoramento e sistemas aquáticos por satélites MAPAQUALI. Codificar algoritmos em ambiente Anaconda para estimativa de indicadores de qualidade da água, produzindo gráficos para melhor visualização.

## **Atividades Desenvolvidas durante o período da bolsa**

Foram exercidas as seguintes atividades em conjunto com os outros bolsistas de iniciação científica:

- 1) Realização do curso de Introdução à Programação para Sensoriamento Remoto;
- 2) Estudo das rotinas, bibliotecas e funções usadas nos projetos existentes;
- 3) Organização de dados e criação de jsons das pesquisas de campo no filezila;
- 4) Codificação em Python de rotinas para recorte de imagem e plotagem de gráficos para comparação dos dados extraídos dos satélites.



```
def copy(path_origin, path_destiny):
    # Verifica se o diretório de origem existe
    if not os.path.exists(path_origin):
        print(f"Diretório de origem '{path_origin}' não encontrado.")
        return

    # Verifica se o diretório de destino existe, caso contrário, cria
    if not os.path.exists(path_destiny):
        os.makedirs(path_destiny)

    try:
        xfdumanifest_origin = os.path.join(path_origin, 'xfdumanifest.xml')
        xfdumanifest_destiny = os.path.join(path_destiny, 'xfdumanifest.xml')
        shutil.copy2(xfdumanifest_origin, xfdumanifest_destiny)

        tie_geometries_origin = os.path.join(path_origin, 'tie_geometries.nc')
        tie_geometries_destiny = os.path.join(path_destiny, 'tie_geometries.nc')
        shutil.copy2(tie_geometries_origin, tie_geometries_destiny)

        geo_coordinates_origin = os.path.join(path_origin, 'geo_coordinates.nc')
        geo_coordinates_destiny = os.path.join(path_destiny, 'geo_coordinates.nc')
        shutil.copy2(geo_coordinates_origin, geo_coordinates_destiny)

    except Exception as e:
        print(f"Ocorreu um erro durante a cópia dos arquivos: {str(e)}")
```

*Figura 1 – Implementação de rotina que faz cópia de arquivos de uma pasta de origem para uma pasta de destino, ela foi adicionada a um conjunto de outras rotinas, contendo códigos para corte de regiões de interesse, conversão de valores de radiância e reflectância, em imagens de satélite.*

```
## Library:
import pandas as pd
import geopandas as gpd
from shapely.geometry import MultiPoint, Point
import ast
import os
import rasterio
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
from matplotlib.pyplot import *
import seaborn as sns

## Point in the pixel center:
full_data = gpd.read_file(r"./imagens/pontos/pontos.shp")
# points = ['Mutum_08_2019_Ponto_01', 'Mutum_08_2019_Ponto_02', 'Curape_08_2019_Ponto_01', 'Curape_08_2019_Ponto_02',
#           'Curape_08_2019_Ponto_03', 'Concordia_08_2019_Ponto_01', 'Concordia_08_2019_Ponto_02', 'Concordia_08_2019_Ponto_03',
#           'Concordia_08_2019_Ponto_04', 'Branco_08_2019_Ponto_01', 'Branco_08_2019_Ponto_02', 'Branco_08_2019_Ponto_03',
#           'Cerrado_08_2019_Ponto_01', 'Cerrado_08_2019_Ponto_02', 'Cerrado_08_2019_Ponto_03', 'Cerrado_08_2019_Ponto_04']

points = [i for i in range(0, 30)]

contribution = ['AMP_Method']
geometry = []
for point in points:
    point = full_data.loc[full_data['id'] == point]
    geometry_ = point['geometry']
    geometry.append(geometry_)

lista = [400, 412, 442, 490, 510, 560, 620, 665, 674, 681, 708, 753, 761, 764, 767, 778, 865, 885, 900, 940, 1020]

## Functions:

def _open_image(path_image):
    return (rasterio.open(path_image))

def _extract_point_value(image, ind, point_coors):
    ''' Extracts the pixel values to the transect points coordinates. '''

    # Extract:
    point_coors = point_coors.to_crs(epsg=4326)
    x = np.round((point_coors.x), 3)
    y = np.round((point_coors.y), 3)
    row, col = image.index(x, y)
    value = image.read(ind)[row, col]
    return (value)

def _reflectance_retrieval(path_image, point_coors):
    data_ = []
    open_image = _open_image(path_image)
    for band in range(1,22):
        extract_point_value = _extract_point_value(open_image, band, point_coors)
        x = pd.DataFrame(extract_point_value).transpose()
        data_.append(x)
    return (data_)
```

*Figura 2 – Rotina de plotagem de gráficos para comparação de dados de outras duas rotinas trabalhadas. Cada rotina faz importação de diversas bibliotecas necessárias, nesse caso são usadas bibliotecas de geoprocessamento e plotagem de gráficos, essa rotina lê um arquivo shapefile com dados de pontos geográficos, define uma lista de pontos de interesse e valores de banda, a biblioteca rasterio abre a imagem raster e o código possui funções para extrair os valores das coordenadas dos pontos e extrair os valores de reflectância das bandas.*



```
return (data_)

def _ds_merge_(data_, aod_type, process_type, proporcion, point):
    bands = [i for i in range(1, 22)]
    tapa = data_[0].transpose()
    for band in range(1,20):
        tapa = tapa.merge(data_[band].transpose(), left_index=True, right_index=True)
    tapaf = tapa.merge(data_[20].transpose(), left_index=True, right_index=True).set_axis(bands, axis='columns')
    # Adjust:
    transpose_ = tapaf.transpose()
    filter_0 = transpose_.set_axis(['Reflectance'], axis=1, inplace=False)
    filter_0['band'] = filter_0.index
    filter_0['point'] = point
    filter_0['lista'] = lista
    output = filter_0.set_index(pd.DataFrame({'id': [j for j in 21 * [0, ]]}['id']))
    return (output)

## Process:
path_main = r"C:\Users\kauer\Downloads\mosaico_rps_atmospy.tif"

points = [str(i) for i in range(0, 30)]

# Surface Reflectance WITH AE -> p_with_AE:
list_p_with_AE = []
for point, name_point in zip(geometry, points):
    # path_image_01 = path_main
    p_retrieved_01 = _reflectance_retrieval_(path_image=path_main, point_coors=point)
    merge_01 = _ds_merge_(data=_p_retrieved_01,
                          aod_type='Default',
                          process_type='p_with_AE',
                          proporcion=name_point[:-30],
                          point=name_point)
    list_p_with_AE.append(merge_01)
p_with_AE = pd.concat(list_p_with_AE)
p_with_AE.index = [i for i in range(0, len(p_with_AE.index))]

path_main_ics = r"./imagens/outputimg.tif"

# # Surface Reflectance WITH AE -> p_with_AE:
list_p_with_AE_ics = []
for point, name_point in zip(geometry, points):
    # path_image_01 = path_main_ics
    p_retrieved_02 = _reflectance_retrieval_(path_image=path_main_ics, point_coors=point)
    merge_02 = _ds_merge_(data=_p_retrieved_02,
                          aod_type='Default',
                          process_type='p_with_AE',
                          proporcion=name_point[:-30],
                          point=name_point)
    list_p_with_AE_ics.append(merge_02)
p_with_AE_ics = pd.concat(list_p_with_AE_ics)
p_with_AE_ics.index = [i for i in range(0, len(p_with_AE_ics.index))]
```

Figura 3 – Continuação da rotina. Nesse trecho os valores de reflectância das bandas são mesclados em um dataframe e os resultados são armazenados em uma lista, o processo é realizado para as duas imagens e os resultados são concatenados em um dataframe, resultando em duas listas para plotagem de gráficos.



```
p_with_AE = pd.concat(list_p_with_AE)
p_with_AE.index = [i for i in range(0, len(p_with_AE.index))]

path_main_ics = r"./imagens/outputing.tif"

# Surface Reflectance WITH AE -> p_with_AE:
list_p_with_AE_ics = []
for point, name_point in zip(geometry, points):
    # path_image_01 = path_main_ics
    p_retrieved_02 = _reflectance_retrieval(path_image=path_main_ics, point_coors=point)
    merge_02 = _ds_merge_data_p_retrieved_02,
        add_type='default',
        process_type='p_with_AE',
        proporcion_name_point[1:-30],
        point=name_point
    list_p_with_AE_ics.append(merge_02)
p_with_AE_ics = pd.concat(list_p_with_AE_ics)
p_with_AE_ics.index = [i for i in range(0, len(p_with_AE_ics.index))]

# Output:
list_per_point = []
# p_with_AE:
p_with_AE_00 = pd.DataFrame({'point': p_with_AE['point'],
                            'band': p_with_AE['band'],
                            'mosaico_rrs_atmospy00': p_with_AE['Reflectance'],
                            'outputing': p_with_AE_ics['Reflectance'],
                            'lista': p_with_AE['lista']
                            })
list_per_point.append(p_with_AE_00)

# Append:
error = pd.concat(list_per_point)
error.to_csv(r"./results/JURUA_Error_Amp_METHOD.txt", sep='\t')

## Data:
x = []
for i in range(0, 10):
    for j in range(0, 3):
        x.append(i)
y = []
for i in range(0, 10):
    for j in range(0, 3):
        y.append(j)

fig, ax = plt.subplots(ncols=3, nrows=10, figsize=(15, 28))
fig.tight_layout()
# constrained_layout = True
# palette = ['#249225', '#104E79', '#40715F', '#8CA885']
for i in range(0, 30):
    ax[i][0, 0].set_title(i, y=0.9)
    ax[i][0, 0 + y[i]].set_ylim((-0.006, 0.03))
    filter = error.loc[error['point'] == str(i)]
    print(filter)
    sns.pointplot(data=filter, x='lista', y='mosaico_rrs_atmospy00', color='red', ax=ax[i][0, y[i]], markers='')
    sns.pointplot(data=filter, x='lista', y='outputing', color='black', ax=ax[i][0, y[i]], markers='')
    ax[i][0, y[i]].set_xticklabels(['400', '412', '442', '490', '510', '560', '620', '665', '674', '681', '700', '753', '761', '764', '767', '778', '865', '885', '900', '940', '1020'], rotation=45)
    ax[i][0, y[i]].tick_params(axis='both', which='major', labelsize=8)
    plt.setp(ax[i][0, y[i]].collections, alpha=1, sizes=80)
    ax[i][0, y[i]].set_ylabel('rms', fontsize=8)
    ax[i][0, y[i]].set_xlabel('bandas', fontsize=8)

fig.tight_layout()
plt.savefig('./results/graphics2.png', dpi=400, bbox_inches='tight')
```

Figura 4 – Parte final da rotina. É criado um subplot com várias figuras para gráficos, contendo as informações sobre os pontos de interesse.

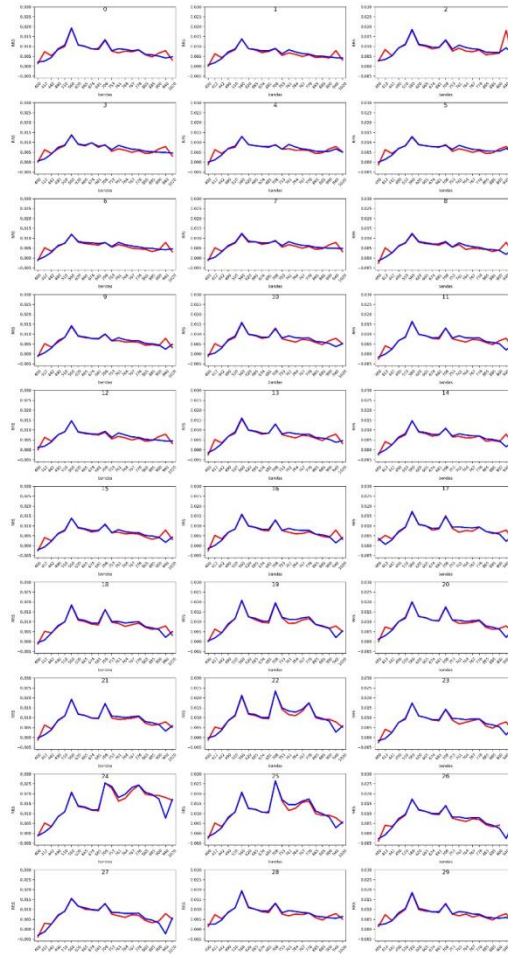


Figura 5 - Resultado da rotina. A saída é um arquivo de imagem com os dados de refletância dos pontos geográficos de interesse das duas imagens raster para comparações.

### 1) Resultados Obtidos em função do Plano de Trabalho proposto

- I. Aprendizado em Python para sensoriamento remoto;
- II. Conhecimento de uso dos diferentes tipos de dados de sensoriamento remoto usados nas pesquisas científicas;
- III. Aprendizado de codificação de dados científicos;
- IV. Aprendizado e criação de rotinas para estimar indicadores de qualidade de água.



## 2) Conclusões Gerais

Durante a bolsa de iniciação científica, tive a oportunidade de me envolver em diversas atividades relacionadas ao sensoriamento remoto e programação. Inicialmente, participei de um curso de Introdução à Programação para Sensoriamento Remoto, que me proporcionou uma base para entender os princípios e conceitos fundamentais nessa área.

Um dos pontos mais relevantes da bolsa foi o estudo das rotinas, bibliotecas e funções utilizadas nos projetos existentes. Através dessa imersão, pude compreender como aplicar o conhecimento adquirido durante o curso e utilizar as ferramentas disponíveis para solucionar problemas reais. Essa experiência me permitiu expandir minha compreensão sobre a programação aplicada ao sensoriamento remoto, assim como aprender boas práticas.

Outra atividade importante foi a organização de dados e a criação de JSONs a partir das pesquisas de campo, utilizando o FileZilla, pois percebi a importância da organização e do armazenamento adequado dos dados, garantindo sua integridade e disponibilidade para análises futuras.

Também realizei em conjunto com os outros bolsistas a codificação em Python de rotinas para recorte de imagem e plotagem de gráficos, com o objetivo de comparar os dados extraídos dos satélites. Essa parte do trabalho exigiu um maior estudo para compreensão, pois envolvia o uso de bibliotecas específicas e a aplicação de algoritmos complexos.

Em suma, a bolsa de iniciação científica foi uma oportunidade valiosa de aprendizado e crescimento profissional. Através das atividades realizadas, pude aprofundar meu conhecimento em programação para sensoriamento remoto, adquirir novas habilidades técnicas e fortalecer minha capacidade de resolver problemas complexos com trabalho em equipe.

**07, de junho de 2023**

**Bolsista: (colocar nome completo e assinar)**

**Orientador(a): (colocar nome completo e assinar)**