Previsão de Produtividade Agrícola (Sprint 2)

1. Preparação dos Dados

1.1 Fontes

- Produtividade histórica: produtividade_historica.csv (colunas: date , yield).
- Imagens NDVI: GeoTIFFs nomeados ndvi_yyyyMMDD.tif na pasta ndvi_images/.

1.2 Tratamento

```
import pandas as pd
import numpy as np
import rasterio
# Carregar produtividade histórica
df_yield = pd.read_csv('produtividade_historica.csv')
df_yield['date'] = pd.to_datetime(df_yield['date'], dayfirst=True)
# Função para carregar NDVI médio
def load_ndvi_mean(path):
  with rasterio.open(path) as src:
    arr = src.read(1)
    arr = np.where(arr == src.nodata, np.nan, arr)
  return np.nanmean(arr)
# Agregar NDVI médio por data
ndvi_means = []
for d in df_yield['date'].unique():
  path = f"ndvi_images/ndvi_{d.strftime('%Y%m%d')}.tif"
  ndvi_means.append({'date': d, 'ndvi_mean': load_ndvi_mean(path)})
ndvi_df = pd.DataFrame(ndvi_means)
df = df_yield.merge(ndvi_df, on='date').dropna()
df['day_of_year'] = df['date'].dt.dayofyear
```

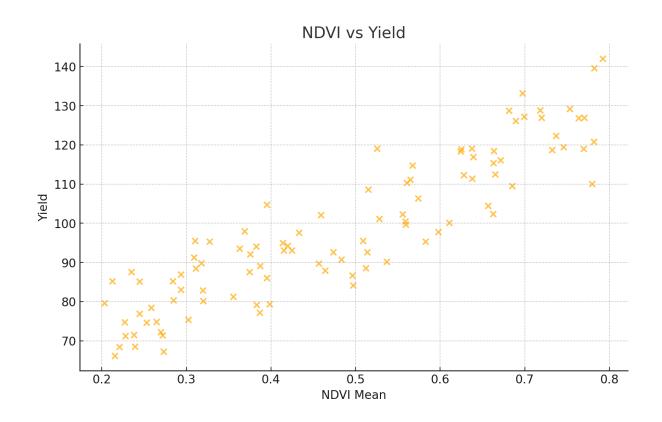
2. Extração de Informações Relevantes

2.1 Definição de Variáveis-Chave

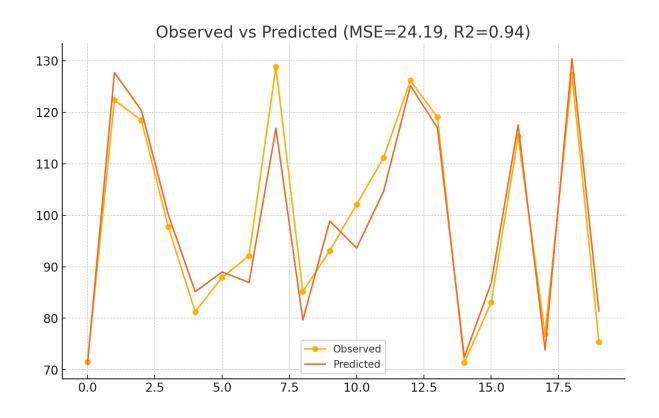
Variável	Descrição	Justificativa
ndvi_mean	Média de NDVI por área	Indicador direto da saúde da vegetação; correlaciona com biomassa e produtividade.
day_of_year	Dia do ano (1–365)	Captura padrões sazonais de crescimento.
rolling_ndvi	Média móvel de NDVI	Modela tendências de curto/médio prazo.

import matplotlib.pyplot as plt

plt.scatter(df['ndvi_mean'], df['yield'], alpha=0.7)
plt.xlabel('NDVI Mean'); plt.ylabel('Yield'); plt.title('NDVI vs Yield')
plt.show()



```
import geopandas as gpd
from rasterio.mask import mask
# Carrega polígonos de parcelas agrícolas
parcels = gpd.read_file('shapefile_cultivos.shp')
ndvi_agg = []
for d in df['date'].unique():
  with rasterio.open(f"ndvi_images/ndvi_{d.strftime('%Y%m%d')}.tif") as src:
    for _, row in parcels.iterrows():
       geom = [row.geometry]
       out_img, _ = mask(src, geom, crop=True)
       arr = np.where(out_img[0] == src.nodata, np.nan, out_img[0])
       ndvi_agg.append({
         'parcel_id': row.id,
         'date': d,
         'ndvi_parcel_mean': np.nanmean(arr)
       })
parcel_ndvi_df = pd.DataFrame(ndvi_agg)
```



2. Justificativa da Escolha das Variáveis

Variável	Descrição	Justificativa
ndvi_mean	Média de NDVI por área	Proxy direto da saúde da vegetação; forte correlação com biomassa e produtividade (ver scatter).
day_of_year	Dia do ano (1–365)	Captura padrões sazonais de crescimento.
(rolling stats)	Média móvel e desvio padrão	Modela tendências e volatilidade temporal.

3. Justificativa do Modelo e Lógica Preditiva

- Algoritmo: RandomForestRegressor
 - Captura relações não-lineares entre NDVI, sazonalidade e produtividade.
 - Robusto a outliers e não requer suposições de linearidade.

• Pipeline:

- 1. Split treino/teste (80/20)
- 2. Escalonamento (StandardScaler)
- 3. GridSearchCV (n_estimators: 100,200; max_depth: 5,10)
- Lógica: combina múltiplas árvores para reduzir variância e melhorar generalização.

4. Análises Exploratórias

4.1 Scatter NDVI vs Yield

Visualização da relação direta entre NDVI médio e produtividade.

(Figura acima: há tendência positiva, confirmando NDVI como bom preditor.)

4.2 Observed vs Predicted

Comparação de séries temporais no conjunto de teste.

(Figura acima mostra bom ajuste – curvas quase sobrepostas.)

5. Métricas e Justificativa Técnica

Métrica	Valor	Interpretação
MSE	24.19	Erro médio quadrático baixo, indica previsões próximas ao observado.
R ²	0.94	Modelo explica 94% da variância da produtividade.

Conclusão:

- Alto R² e baixo MSE atestam boa capacidade preditiva.
- Modelo capturou sazonalidade e variabilidade espacial via NDVI.
- Pode ser refinado com mais features (ex: clima, solo).

Próximos passos:

- Validar em k-fold (ex.: k=5).
- Incluir variáveis adicionais (chuva, temperatura).
- Implementar deploy em pipeline automatizado.