```
import pandas as pd
import numpy as np
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt

# Carregar os dados
df = pd.read_excel('dados_rio_e_chuva.xlsx')

# Exibir as primeiras Linhas
df.head()
```

## Out[1]: NivelRiodoSul NívelItuporanga Chuvaltuporanaga NívelTaió ChuvaTaió 0 170 30 3.0 98 0.0 1 170 39 12.0 98 0.0 2 169 59 19.0 98 0.0 3 169 82 5.0 98 0.0 4 169 27 1.0 97 0.0

```
In [2]: # Verificar informações gerais
df.info()
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 65408 entries, 0 to 65407
Data columns (total 5 columns):
```

dtypes: float64(2), int64(3)

memory usage: 2.5 MB

```
In [3]: # Verificar valores ausentes
print("Valores ausentes por coluna:\n", df.isnull().sum())

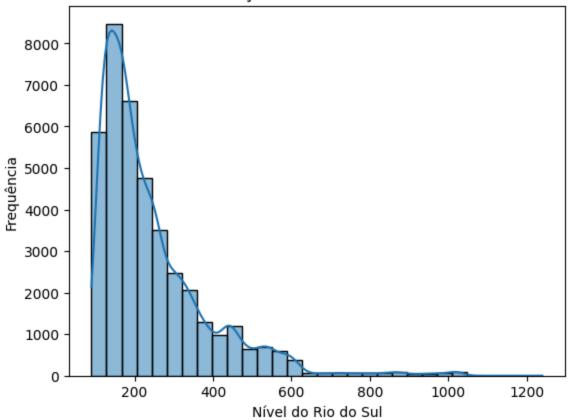
# Remover duplicatas
df = df.drop_duplicates()

# Se existirem valores ausentes, remover ou preencher com média
df = df.fillna(df.mean(numeric_only=True))
```

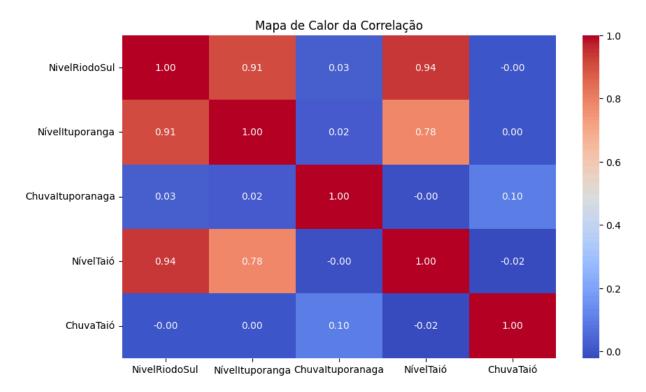
```
Valores ausentes por coluna:
NivelRiodoSul 0
NívelItuporanga 0
ChuvaItuporanaga 0
NívelTaió 0
ChuvaTaió 0
dtype: int64
```

```
In [6]: # Histograma da variável alvo
    sns.histplot(df['NivelRiodoSul'], bins=30, kde=True)
    plt.title('Distribuição do Nível do Rio do Sul')
    plt.xlabel('Nível do Rio do Sul')
    plt.ylabel('Frequência')
    plt.show()
```

## Distribuição do Nível do Rio do Sul

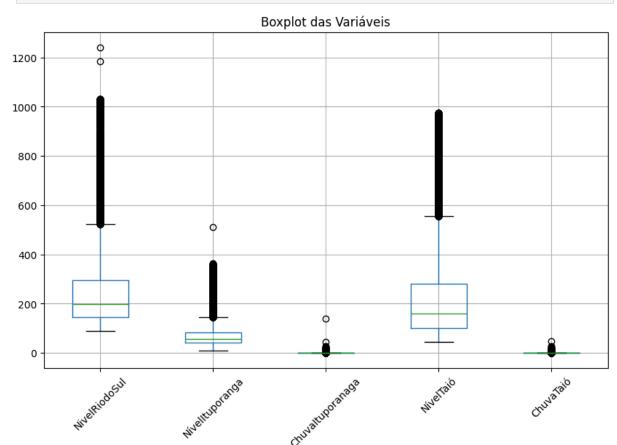


```
In [8]: # Correlação entre as variáveis numéricas
plt.figure(figsize=(10, 6))
sns.heatmap(df.corr(numeric_only=True), annot=True, cmap="coolwarm", fmt=".2f")
plt.title("Mapa de Calor da Correlação")
plt.show()
```



In [9]: # Boxplot para detectar outliers

df[['NivelRiodoSul', 'NívelItuporanga', 'ChuvaItuporanaga', 'NívelTaió', 'ChuvaTaió
 plt.title("Boxplot das Variáveis")
 plt.xticks(rotation=45)
 plt.show()



```
In [10]: from sklearn.model_selection import train_test_split
         from sklearn.preprocessing import StandardScaler
         # Variáveis preditoras e alvo
         X = df[['NívelItuporanga', 'ChuvaItuporanaga', 'NívelTaió', 'ChuvaTaió']]
         y = df['NivelRiodoSul']
         # Normalização
         scaler = StandardScaler()
         X_scaled = scaler.fit_transform(X)
         # Divisão em treino e teste
         X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X_scaled, y, test_size=0.3, ran
In [12]: from sklearn.linear_model import LinearRegression
         from sklearn.metrics import mean_squared_error, mean_absolute_error, r2_score
         # Treinamento
         model = LinearRegression()
         model.fit(X_train, y_train)
         # Previsão
         y_pred = model.predict(X_test)
         # Avaliação
         rmse = np.sqrt(mean_squared_error(y_test, y_pred))
         mae = mean_absolute_error(y_test, y_pred)
         r2 = r2_score(y_test, y_pred)
         print(f"RMSE: {rmse:.2f}")
         print(f"MAE: {mae:.2f}")
         print(f"R2: {r2:.2f}")
        RMSE: 29.27
        MAE: 18.55
        R^2: 0.96
In [21]: import joblib
         # Salvar modelo treinado
         joblib.dump(model, 'modelo_nivel_rio_sul.joblib')
         # Salvar escalador utilizado na normalização
         joblib.dump(scaler, 'escalador_nivel_rio_sul.joblib')
Out[21]: ['escalador_nivel_rio_sul.joblib']
In [20]: # Carregar modelo e scaler
         modelo = joblib.load('modelo_rio.joblib')
         scaler = joblib.load('scaler_rio.joblib')
         # Entrada do usuário
         ituporanga_nivel = float(input("Nível Ituporanga (m): "))
         ituporanga_chuva = float(input("Chuva Ituporanga (mm): "))
         taio_nivel = float(input("Nível Taió (m): "))
```

Previsão do nível do Rio do Sul: 215.63 metros

```
In [ ]:
```