

Separando a Série Temporal na Prática

# Aula	10
	✓
	✓
≡ Ciclos	Ciclo 01: Fundamentos

Objetivo da Aula:

Separação na prática

Conteúdo:

▼ 1. Separação na prática

Os comando em Python para a separação são muito simples.

▼ 1.1. Código em Python

```
# Divisão da Série em Conjuntos de Treinamento, Validação e Teste
train_size = int( 0.8 * len( serie_final ) )
validation_size = int( 0.1 * len( serie_final ) )

# Train-Val-Test Split
train = serie_final[:train_size]
validation = serie_final[train_size:train_size + validation_size]
test = serie_final[train_size + validation_size:]
```

▼ 1.2. Código Completo até o momento

```
import numpy as np
import seaborn as sns
import pandas as pd
from matplotlib import pyplot as plt
# configuração da series
np.random.seed(42)
n = 500
# criacao da series perfeita
trend = np.linspace(0, 0, n)
noise = np.random.normal(0, 1, n)
serie_perfeita = trend + noise
dates = pd.date_range( start='2023-01-01', periods=n, freq='D' )
serie_perfeita = pd.Series( serie_perfeita, index=dates, name='serie_pe
# Quebra Premissa 1: Linearidade
trend_break = np.linspace(0, 10, n)
serie_nao_linear = serie_perfeita + trend_break
# Quebra Premissa 2: Estacionariedade
seasonality = 3 * np.sin( 2 * np.pi * np.arange( n ) / 50 )
serie_nao_estacionaria = serie_perfeita + seasonality
# Quebra Premissa 3: Autocorrelação dos residuços
autoregressive = np.zeros( n)
autoregressive[0] = noise[0]
for t in range(1, n):
  autoregressive[t] = 0.8 * autoregressive[t-1] + np.random.normal(0, 0
serie_nao_autocorrelacao = serie_perfeita + autoregressive
# Quebra Premissa 4: Homoscedasticidade
non_normal = noise * np.linspace( 1, 3, n )
serie_nao_homoscedastica = serie_perfeita + non_normal
```

```
# Quebra Premissa 5: Não nomralidade dos residuos
non_normal_noise = np.random.exponential( scale=1, size= n )
serie_nao_normal = trend + non_normal_noise
# Combinar as series
serie_final = (
  serie_perfeita
  + trend_break
  + seasonality
  + autoregressive
  + non_normal
  + non_normal_noise
)
serie_final = pd.Series( serie_final, index=dates, name='serie_final' )
serie_final = serie_final - serie_final.min() + 1
# Visualização das series
plt.figure(figsize=(16,8))
sns.lineplot( serie_final )
# Divisão da Série em Conjuntos de Treinamento, Validação e Teste
train_size = int( 0.8 * len( serie_final ) )
validation_size = int( 0.1 * len( serie_final ) )
# Train-Val-Test Split
train = serie_final[:train_size]
validation = serie_final[train_size:train_size + validation_size]
test = serie_final[train_size + validation_size:]
```