SPRAWOZDANIE

Zajęcia: Nauka o danych I

Prowadzący: prof. dr hab. Vasyl Martsenyuk

Laboratorium Nr 9	Tomasz Pietrzyk
Data 25.01.2025	Informatyka
Temat: "9. Wprowadzenie do analizy	II stopień, niestacjonarne,
czasowych szeregów danych 10.	1semestr, gr.1a
Projektowanie eksperymentów i	
testowanie hipotez w praktyce"	
Wariant 7	

1. Polecenie: wariant 7 zadania

- 7. Przeanalizuj dane o miesiecznej produkcji energii elektrycznej w USA:
 - Pobierz dane z Time Series Datasets.
 - Oblicz średnie ruchome dla okien 6 i 12 miesiecy.
 - Przeprowadź analize ACF i PACF.
 - Zdekomponuj dane na składniki trendu, sezonowości i reszt.

2. Opis programu opracowanego (kody źródłowe, rzuty ekranu)

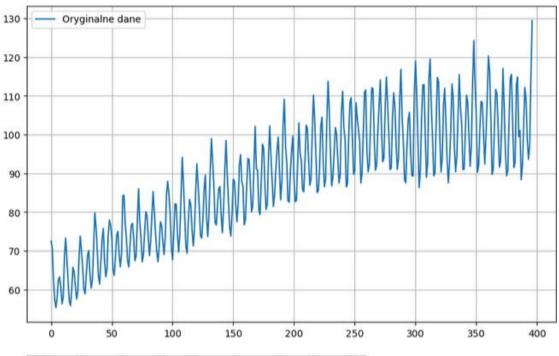
GitHub: https://github.com/TomekPietrzyk/NOD | 2024 NS.git

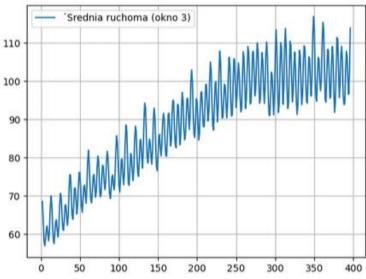
```
[47]: import pandas as pd
import marplotlib.pyplot as plt

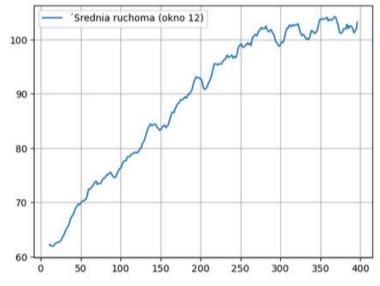
df = pd.read_csv("Electric_Production.csv")
print(df.head())
df.info()

# Obliczonie 'srednich ruchomych
df('MA_3'] = df['IPG2211A2N'].rolling(window=3).mean()
df('MA_12') = df('IPG2211A2N'].rolling(window=12).mean()
df

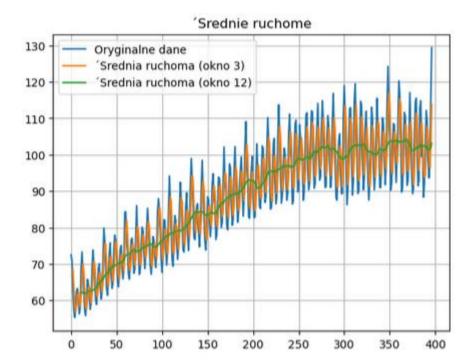
# Mizualizocja
plt.figure(figsize=(10, 6))
plt.plot(df('IPG2211A2N'), label="Oryginalne dane")
plt.legend()
plt.plt.df('MA_3'), label="Srednia ruchoma (okno 3)")
plt.plet(df('MA_3'), label="Srednia ruchoma (okno 12)")
plt.legend()
plt.plt.df('MA_12'), label="Srednia ruchoma (okno 12)")
plt.legend()
plt.plt(df('MA_13'), label="Srednia ruchoma (okno 12)")
plt.legend()
plt.plot(df('MA_13'), label="Srednia ruchoma (okno 12)")
plt.legend()
plt.plot(df('MA_13'), label="Srednia ruchoma (okno 12)")
plt.legend()
plt.gend()
plt.gend()
plt.gend()
plt.show()
```







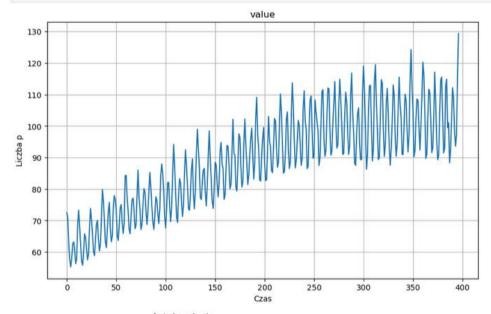
'Srednie ruchome

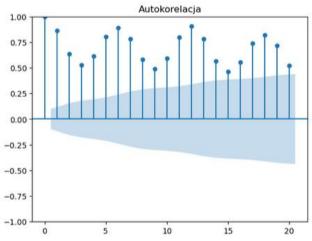


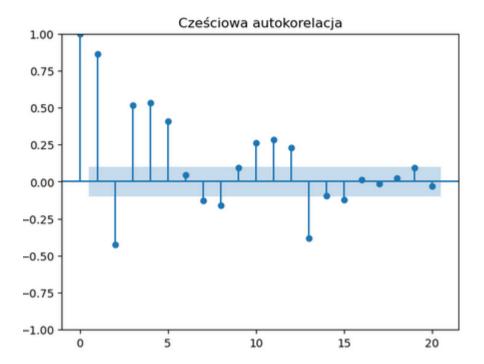
```
from statsmodels.graphics.tsaplots import plot_acf, plot_pacf

df = df.rename(columns=("IPG2211A2N" : 'value"))
plt.figure(figsize=(10, 6))
    df['value"].plot(title="value", xlabel="Cras", ylabel="Liczba p")
plt.grid()
plt.show()

plot_acf(df['value"], lags=20, title="Autokorelacja")
plot_pacf(df['value"], lags=20, title="Cras' sciowa autokorelacja")
plt.show()
```







```
☆ □ ↑ ↓ ± 〒 i
import matplotlib.pvplot as plt
from statsmodels.tsa.seasonal import seasonal_decompose
df = pd.read csv("Electric Production.csv")
df['DATE'] = pd.to_datetime(df['DATE'])
df.set index('DATE', inplace=True)
print(df.info())
# Ustavienie częstotliwości (jeśli dane są dzienne)
#df = df.asfrea('M', method='pad') # Uzupetnia brakujace wartości poprzednimi danymi
print(df.info())
# Sprawdzenie, czv sa braki w danych
print(df.isna().sum())
result = seasonal_decompose(df['value'], model='additive') # Okres 7 dLa danych dziennych
result.plot()
plt.show()
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
DatetimeIndex: 397 entries, 1985-01-01 to 2018-01-01
Data columns (total 1 columns):

# Column Non-Null Count Dtype
0 value 397 non-null float64
dtypes: float64(1)
memory usage: 6.2 KB
None
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
DatetimeIndex: 397 entries, 1985-01-01 to 2018-01-01
Data columns (total 1 columns):
# Column Non-Null Count Dtype
O value 397 non-null float64
dtypes: float64(1)
memory usage: 6.2 KB
None
value
dtype: int64
                                                 value
           125
    100
    100
     80
```

3. Wnioski

Na podstawie zebranych danych można sugerować, że trend jest rosnący oraz zachodzi swego rodzaju sezonowość. Z analizy wykresów ACF i PACF można stwierdzić, że szereg czasowy wykazuje silną autokorelację w początkowych lagach, co wskazuje na obecność trendu lub niestacjonarności w danych. Wartości ACF powoli zanikają, co sugeruje potrzebę różnicowania danych w celu

usunięcia trendu. Z kolei PACF pokazuje istotną korelację dla pierwszego i ewentualnie drugiego lagu, co może wskazywać na proces autoregresyjny rzędu 1 lub 2.