

МІНІСТЕРСТВО ОСВІТИ, НАУКИ, МОЛОДІ ТА СПОРТУ УКРАЇНИ НАЦІОНАЛЬНИЙ ТЕХНІЧНИЙ УНІВЕРСИТЕТ УКРАЇНИ «КИЇВСЬКИЙ ПОЛІТЕХНІЧНИЙ ІНСТИТУТ» ФІЗИКО-ТЕХНІЧНИЙ ІНСТИТУТ

Лабораторна робота №7 Аналіз даних

Підготував:

студент 4 курсу

групи ФІ-84

Коломієць Андрій Юрійович

E-mail: andrew.kolomiets.work@gmail.com

Лабораторна робота №7

Аналіз даних

Завдання на самостійну роботу

- 1. Встановити на комп'ютері систему **Python** з підтримкою графічної бібліотеки **matplotlib**.
- 2. Детально ознайомитись із можливостями бібліотек matplotlib і pywt.
- 3. Побудувати вейвлет-скейлограму з іншою базовою вейвлет-функцією.

Дослідити різницю вейвлет-скейлограм при різних базових вейвлет-функціях.

Виконання завдання

Інсталяція Python та бібліотек matplotlib та pywt

В Linux/Unix системах інсталяція Python середовища відбувається командами терміналу.

\$ sudo apt-get install python3

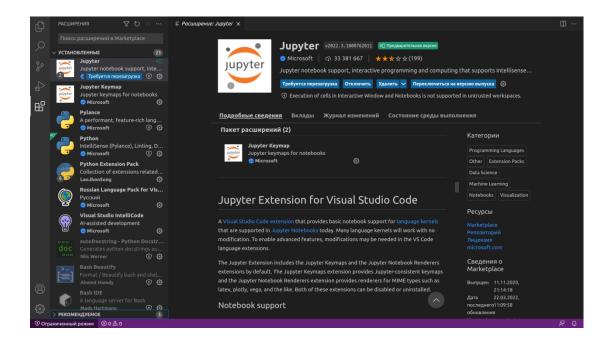
Також необхідний інсталятор програма для модулів середовища Python.

sudo apt-get install pip3

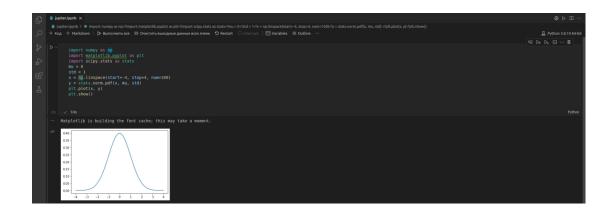
Інсталяція необхідних бібіліотек відбувається наступним шляхом.

\$ pip3 install matplotlib PyWavelets

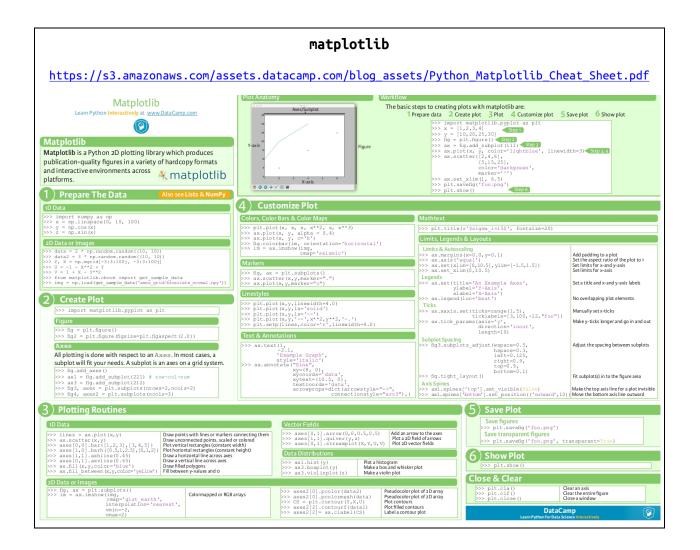
Додатково інсталюємо середовище **Jupiter** для графічного відображення графіків.



Протестуємо інстальоване середовище.



Можливості бібліотек matplotlib i pywt



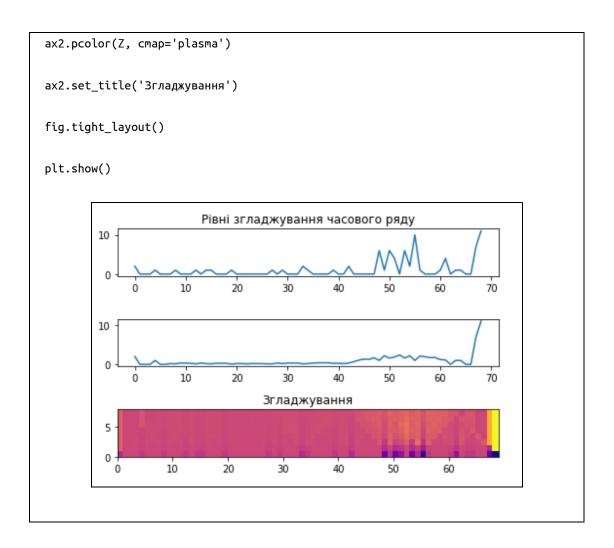
pywt

https://pywavelets.readthedocs.io/

https://pywavelets.readthedocs.io/_/downloads/en/v1.0.0/pdf/

Віконне згладжування

```
Code-1
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
from matplotlib.colors import LogNorm
0,0,0,1,0,0,2,0,0,0,0,0,6,1,6,4,0,6,2,10,1,0,0,0,1,4,0,1,1,0,0,7,11
M = 8
N = len(D)
Z = np.random.rand(M, N)
C = D
for i in range(N):
   for j in range(M):
       Z[j][i] = D[i]
for j in range(M):
   for k in range(j, N-j):
       Z[j][k] = 0
       for l in range(1, j):
          Z[j][k] = Z[j][k]+D[k-l]
           Z[j][k] = Z[j][k]+D[k+l]
       Z[j][k] = Z[j][k]-D[k]
       Z[j][k] = Z[j][k]/(2*j+1)
fig, (ax0, ax1, ax2) = plt.subplots(3, 1)
ax0.plot(D)
ax0.set_title('Рівні згладжування часового ряду')
fig.tight_layout()
for i in range(N):
   C[i] = Z[7][i]
ax1.plot(C)
fig.tight_layout()
```



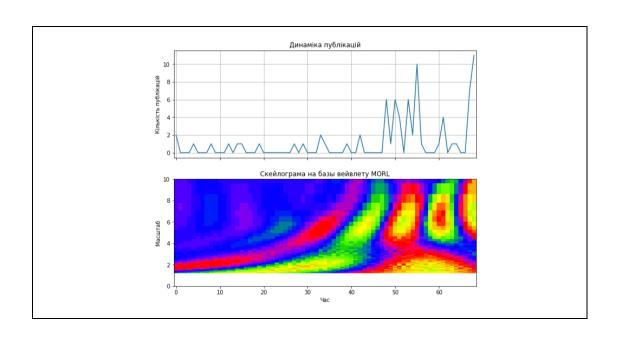
Експоненціальне згладжування

```
for i in range(N):
    for j in range(M):
        Z[j][i] = D[i]
for j in range(M):
    alf = j/M
    for k in range(1, N):
        Z[j][k] = D[k]*alf+Z[j][k-1]*(1-alf)
fig, (ax0, ax1, ax2) = plt.subplots(3, 1)
ax0.plot(D)
ax0.set_title('Рівні експоненційного згладжування')
fig.tight_layout()
for i in range(N):
    C[i] = Z[2][i]
ax1.plot(C)
fig.tight_layout()
ax2.pcolor(Z, cmap='plasma')
ax2.set_title('Згладжування')
fig.tight_layout()
plt.show()
                           Рівні експоненційного згладжування
               5 -
                                     Згладжування
                       10
                                       30
                                              40
                               20
                                                     50
                                                             60
```

Побудува вейвлет-скейлограми з іншою базовою вейвлет-функцією. Дослідження різниці вейвлет-скейлограм при різних базових вейвлет-функціях

```
Code-lab
import matplotlib.pyplot as plt
import pywt
f_s = 100
# Sampling rate
1,0,0,2,0,0,0,0,6,1,6,4,0,6,2,10,1,0,0,0,1,4,0,1,1,0,0,7,11]
N = len(x)
t = range(N)
# Visualization
fig, (ax1, ax4) = plt.subplots(2, 1, sharex=True, figsize=(10, 8))
# Signal
ax1.plot(t, x)
ax1.grid(True)
ax1.set_ylabel("Кількість публікацій")
ax1.set_title("Динаміка публікацій")
# Wavelet transform, i.e. scaleogram
cwtmatr, freqs = pywt.cwt(x, range(1, N), "mexh", sampling_period=1
/ f_s)
ax4.pcolormesh(t, freqs, cwtmatr, vmin=-100, cmap="inferno")
ax4.set_ylim(0, 10)
ax4.set_ylabel("Масштаб")
ax4.set_xlabel("Yac")
ax4.set_title("Скейлограма на базы вейвлету MexH")
# plt.savefig("./fourplot.pdf")
plt.show()
                                 Динаміка публікацій
                              Скейлограма на базы вейвлету МехН
```

```
Code-other-my-choice-function
import matplotlib.pyplot as plt
import pywt
f_s = 100
# Sampling rate
1,0,0,2,0,0,0,0,6,1,6,4,0,6,2,10,1,0,0,0,1,4,0,1,1,0,0,7,11]
N = len(x)
t = range(N)
# Visualization
fig, (ax1, ax4) = plt.subplots(2, 1, sharex=True, figsize=(10, 8))
# Signal
ax1.plot(t, x)
ax1.grid(True)
ax1.set_ylabel("Кількість публікацій")
ax1.set_title("Динаміка публікацій")
# Wavelet transform, i.e. scaleogram
cwtmatr, freqs = pywt.cwt(x, range(1, N), "morl", sampling_period=1
/ f_s)
ax4.pcolormesh(t, freqs, cwtmatr, vmin=-100, cmap="prism")
ax4.set_ylim(0, 10)
ax4.set_ylabel("Масштаб")
ax4.set_xlabel("Yac")
ax4.set_title("Скейлограма на базы вейвлету МехН")
# plt.savefig("./fourplot.pdf")
plt.show()
```



Питання до практичної роботи

У чому полягає суть віконного згладжування у статистичній обробці даних?

Згладжування допомагає виявити суттєві тенденції в динаміці ряду, приховавши при цьому шум і різні особливості, які проявляються при невеликих масштабах. Існують різноманітні методи згладжування. При використанні віконного згладжування, чим більше ширина інтервалу згладжування, тим більш гладкою вийде результуюча функція. Ширина інтервалу згладжування - кількість елементів, за якими розраховується середнє. Просте ковзне середнє дорівнює середньому арифметичному значенню елементів ряду з інтервалу заданої довжини, а саме:

$$S = \{s_t\}, \quad s_t = \frac{1}{W} \sum_{k=-[w/2]}^{[w/2]} d_{t+k}$$

де w — ширина інтервалу згладжування, s_t — значення віконного ковзного середнього в точці t. У деяких випадках корисно розглядати більш гладку версію вихідного часового ряду $D=\{d_t\}$, де t=1..N.

Що таке експоненціальне згладжування у статистичній обробці даних?

Інший часто використовуваний метод згладжування рядів - це експоненційне згладжування. Попередні значення ряду враховуються з ваговими значеннями, що зменшуються експоненціально.

Які переваги має вейвлет-аналіз (вейвлет-перетворення) при дослідженні часових рядів і інтерпретації результатів аналізу «великих даних»?

Особливо ефективний у тих випадках, коли крім загальних спектральних характеристик потрібно виявляти локальні в часі особливості поведінки процесу, що досліджується. Основою вейвлет-аналізу є вейвлет-перетворення, яке є особливим типом лінійного перетворення, базисні функції якого (вейвлети) мають специфічні властивості. Аналіз даних з використанням вейвлет- перетворень є зручним, надійним і потужним інструментом дослідження часових рядів і дозволяє представити результати у наочному вигляді, зручному для інтерпретації. Разом з тим, усі вейвлети мають вигляд коротких хвильових пакетів з нульовим інтегральним значенням, локалізованих на часовій осі, які є інваріантними до зсуву і до масштабування.

Назвати найбільш поширені дійсні базисні вейвлет-функції?

Найбільш поширеними дійсними базисними вейвлет-функціями є:

- Бета вейвлет
- ♦ Ермітів вейвлет
- ♦ Вейвлет Мейєра
- Мексиканський капелюх вейвлет
- Пуассоновський вейвлет
- Вейвлет Шеннона
- ♦ Сплайн вейвлет
- Вейвлет Стрьомберга

Документація по вейвлет-функціям Python

https://pywavelets.readthedocs.io/en/latest/ref/