

# Kurs rozszerzony języka Python

## Wykład 9.

Marcin Młotkowski

3 grudnia 2024

# Plan wykładu

- 1 NumPy
- 2 Obrazy w matplotlib
- 3 Analiza danych

# Plan wykładu

- 1 NumPy
- 2 Obrazy w matplotlib
- 3 Analiza danych

# Biblioteka NumPy

Obliczenia numeryczne na  $n$ -wymiarowych tablicach

# Biblioteka

```
import numpy as np
```

# Podstawowy typ

`ndarray`: n-dimensional array

Podstawowy typ przypominający listę

## Podstawowe cechy tego typu

- przechowują zmienne tylko jednego typu (głównie `np.int32`, `np.float64`);
- mają określony kształt (np. trójwymiarowa macierz rozmiaru `3x4x5`);
- *broadcasting*: operacje na wszystkich elementach, np. pomnożenie wszystkich elementów przez liczbę;
- *views*: obiekty które są nie kopią innej tablicy, ale jej rzutem.

# Po co ndarray

O wiele szybsze niż listy



# Tworzenie tablic

```
import numpy as np  
x = np.arange(15)
```

# Tworzenie tablic

```
import numpy as np  
x = np.arange(15)  
x = np.zeros((4,5,6))
```

# Tworzenie tablic

```
import numpy as np
x = np.arange(15)
x = np.zeros((4,5,6))
x = np.array([[3.1415, 2.7182, 1.6180],
              [4.135, 1.660, 12.56]])
```

## Dostęp do elementów (indexing)

```
x = np.array([[3.1415, 2.7182, 1.6180], [4.135, 1.660, 12.585]])
```

- prawie tak jak już znamy: `x[1,2]`  
(Listy pythonowe: `x[1][1]` lub `x[(1,1)]`);

## Dostęp do elementów (indexing)

```
x = np.array([[3.1415, 2.7182, 1.6180], [4.135, 1.660, 12.585]])
```

- prawie tak jak już znamy: `x[1,2]`  
(Listy pythonowe: `x[1][1]` lub `x[(1,1)]`);
- slicing:  
`x[<selekcja po wymiarze 0>, <selekcja po wymiarze 1>, ...]`

## Dostęp do elementów (indexing)

```
x = np.array([[3.1415, 2.7182, 1.6180], [4.135, 1.660, 12.585]])
```

- prawie tak jak już znamy: `x[1,2]`  
(Listy pythonowe: `x[1][1]` lub `x[(1,1)]`);
- slicing:  
`x[<selekcja po wymiarze 0>, <selekcja po wymiarze 1>, ...]`  
`x[2, :]`

## Dostęp do elementów (indexing)

```
x = np.array([[3.1415, 2.7182, 1.6180], [4.135, 1.660, 12.585]])
```

- prawie tak jak już znamy: `x[1,2]`  
(Listy pythonowe: `x[1][1]` lub `x[(1,1)]`);
- slicing:  
*x[<selekcja po wymiarze 0>, <selekcja po wymiarze 1>, ...]*  
`x[2, :]`  
`x[:, -1]`

# Broadcasting

```
x = np.array([[3.1415, 2.7182, 1.6180], [4.135, 1.660, 12.56]])
```

```
y = x + 2.5
```



# Broadcasting

```
x = np.array([[3.1415, 2.7182, 1.6180], [4.135, 1.660, 12.56]])
```

```
y = x + 2.5
```

```
y = x * 2.5
```

# Wyszukiwanie

```
x = np.array([np.arange(10), np.arange(10)])  
x.shape  
x > 5
```

Zbuduj losową tablicę  $2 \times 3$ :

```
r = np.random.randn(2,3)
```

a następnie za wszystkie ujemne wartości wstaw 0:

```
np.where(a > 0, a, 0)
```

# Odczyt i zapis

```
dane = np.loadtxt("dane.csv", delimiter=',', usecols=(5,7))
```

# Odczyt i zapis

```
dane = np.loadtxt("dane.csv", delimiter=',', usecols=(5,7))  
np.save("plik.csv", dane, delimiter='|')
```

# Plan wykładu

- 1 NumPy
- 2 Obrazy w matplotlib
- 3 Analiza danych

# Przetwarzanie

W wersji podstawowej `matplotlib.image` przetwarza tylko obrazy w formacie PNG.

# Przetwarzanie

W wersji podstawowej `matplotlib.image` przetwarza tylko obrazy w formacie PNG.

Do obsługi innych formatów konieczne jest zainstalowanie dodatkowych pakietów (`pillow`).

# Zaczynamy

```
import matplotlib.image as mpimg
import matplotlib.pyplot as plt

img = mpimg.imread("stary_budynek.png")
plt.imshow(img)
plt.show()
```



# Czym jest obrazek i jak z tego korzystać

```
print(img)
```

`img`: jest to tablica o kształcie  $(M, N, 3)$  dla obrazów RGB.

# Redukcja jednej składowej koloru

```
img[:, :, 0] = 0
```

## Podbicie czerwonego

```
red = np.where(img[:, :, 0] > 0.7, 1., img[:, :, 0])  
img[:, :, 0] = red
```

# Losowe obrazy

```
img = np.zeros((512, 512, 3))  
for i in range(img.shape[0]):  
    for j in range(img.shape[1]):  
        img[i, j] = np.random.random(3)  
imgplot = plt.imshow(img)  
plt.show()
```

# Plan wykładu

- 1 NumPy
- 2 Obrazy w matplotlib
- 3 Analiza danych

# pandas

pandas: *panel data*

```
import pandas as pd
```

# Jakie dane

Różne, jakoś uporządkowane: csv, json, etc.

# Podstawowe typy danych

## Series

Seria danych, być może z etykietami (indeksami):

```
s = pd.Series(np.random.randn(5),  
              index=['a', 'b', 'c', 'd', 'e'])
```



# Podstawowe typy danych

## Series

Seria danych, być może z etykietami (indeksami):

```
s = pd.Series(np.random.randn(5),  
              index=['a', 'b', 'c', 'd', 'e'])
```

## DataFrame

Dwuwymiarowa tablica, gdzie kolumny mają różne typy:

poniedziałek	1.61
wtorek	2.71
środa	3.14

# Dane meteo

Instytut Meteorologii i Gospodarki Wodnej  
<https://danepubliczne.imgw.pl/>

# Dane meteo

Instytut Meteorologii i Gospodarki Wodnej  
<https://danepubliczne.imgw.pl/>

Dane o opadach i stanie wód z 2010 roku: pliki csv/zip.

# Źródło danych

```
import pandas as pd
```

```
pd.read_csv(<source>)
```

Źródło:

- nazwa pliku;
- URL;
- *file-like object*

# File-like/file objects/streams

Obiekty implementujące metody podobne jak obiekty klasy `File`:  
`read()`, `write()` czy `close()`.

Przykład 1:

```
f = open("plik.txt", 'r')  
# type(f): File
```

# File-like/file objects/streams

Obiekty implementujące metody podobne jak obiekty klasy `File`:  
`read()`, `write()` czy `close()`.

## Przykład 1:

```
f = open("plik.txt", 'r')  
# type(f): File
```

## Przykład 2:

```
f = io.StringIO("Jakiś")  
f.write("tekst.")  
f.close()
```

# Rozpakowanie z zip'a

```
import pandas as pd  
import zipfile
```

```
nagl_opady = ["Kod", "Nazwa", "Rok", "Mies",  
              "Suma mies", "Status SUMM", "śnieg",  
              "Status LDS", "Opad maks",  
              "Status MAXO", "pierwszy", "ostatni",  
              "pokrywa", "Status pom"]
```

```
with zipfile.ZipFile("2010_m_o.zip", 'r') as zf:  
    with zf.open('o_m_2010.csv', 'r') as source:  
        opady = pd.read_csv(source, encoding='iso8859-2',  
                             header=None,  
                             names=nagl_opady)
```

# Wczytanie danych

```
nagl_hydro=["Kod", "Nazwa", "Rzeka", "Rok hydr",  
            "Mies hydr", "Ekstremum", "Stan wody",  
            "przepływ", "Temp", "Mies kal"]  
  
hydro = pd.read_csv("mies_2010.csv",  
                    encoding="iso8859-2",  
                    header=None, names=nagl_hydro)
```



## Selekcja danych: Głogów

```
opady_gl = opady.loc[opady['Nazwa'] == 'GŁOGÓW']  
hydro_gl = hydro.loc[(hydro['Nazwa'] == 'GŁOGÓW') &  
                      (hydro['Ekstremum'] == 3)]  
hydro_gl = hydro_gl.sort_values(by=["Mies kal"])
```

# Konwersja typów

Sprawdzenie typów kolumn:

```
dane.dtypes
```

Często typy kolumn są poprawnie rozpoznawane.

Można wskazać typy kolumn:

```
pd.read_csv("plik.csv", dtype={ "kolumna2" : 'int' })
```

# Wyzwania

Kłopoty z konwersją:

- wstępnie sformatowane dane: "19 234";
- bogactwo zapisu daty.

```
strconv = lambda x : str(x.replace(' ', ''))
```

```
pd.read_csv("plik.csv",  
            converters={ "kolumna2" : strconv }
```

# Wykresy

```
import matplotlib.pyplot as plt

fig = plt.figure()
ax1 = fig.add_subplot(211)
opady_gl.plot(x='Mies', y='Opad maks', ax=ax1)
opady_gl.plot(x='Mies', y='Suma mies', ax=ax1)

ax2 = fig.add_subplot(212)
hydro_gl.plot(x='Mies kal', y='przepływ', ax=ax2)
plt.show()
```