

Systemy AI 3 – (Python)

1. Dla poniższych:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 2 & -3 & 1 \\ 4 & 5 & 0 \\ 2 & -1 & 3 \end{bmatrix} \quad \mathbf{B} = [3, -4, -2] \quad \mathbf{C} = \begin{bmatrix} 2 & 4 \\ -2 & 1 \\ 5 & 0 \end{bmatrix} \quad \mathbf{D} = \begin{bmatrix} 3 \\ 6 \\ 8 \end{bmatrix}$$

wykonaj polecenia:

- Zdefiniuj **tensor** NumPy **A**, **B**, **C** i **D** odpowiadające powyższym macierzom.
 - Zmień **shape** tensora **B** na (4,1) i zapisz (jako kopię) w tablicy **B1**.
 - Wykonaj wszystkie możliwe działania ***** dla par tensorów **A**, **B**, **B1**, **C** i **D**. Czy operacja ***** jest mnożeniem macierzy?
 - Wykonaj wszystkie możliwe działania **np.matmul** dla par tensorów **A**, **B**, **B1**, **C** i **D**. Czy operacja **np.matmul(x,y)** jest mnożeniem macierzy?
 - Sprawdź czy operacja **np.dot(x,y)** jest tożsama z operacją **np.dot np.matmul**.
 - W przypadku której macierzy możliwe jest znalezienie **macierzy odwrotnej**? Znajdź tę wartość wykorzystując odpowiednią operację z **numpy.linalg**.
 - Zastosuj operację **np.sum** dla powyższych tablic, a także do ich osi. Jaka jest interpretacja tej operacji? Definicję operacji **np.sum** odszukaj w dokumentacji biblioteki **NumPy**.
2. Zdefiniuj kilka tensorów **rzędu 3** o różnym kształcie zawierających **12** liczb całkowitych. Przetestuj działanie operacji **np.matmul**. Wykorzystaj metodę **np.arange(n)** oraz **reshape**.
3. Za pomocą instrukcji:

```
import pandas as pd
data = pd.read_csv('folder/nazwa_pliku.csv')
print(data)
```

wczytaj dane z pliku **simple_dataset.csv** i następnie zdefiniuj tablice (nie będące widokami, ale kopiami) zawierające zaznaczone fragmenty obiektu **DataFrame**.

Tablica **S1**:

	X	B	C	D	E
0	1	12	6	5	-4
1	2	11	-4	7	-2
2	3	21	8	-2	9
3	4	4	12	1	10

Tablica **S2**:

	X	B	C	D	E
0	1	12	6	5	-4
1	2	11	-4	7	-2
2	3	21	8	-2	9
3	4	4	12	1	10

Tablica **S3**:

	X	B	C	D	E
0	1	12	6	5	-4
1	2	11	-4	7	-2
2	3	21	8	-2	9
3	4	4	12	1	10

Tablica **S4**:

	X	B	C	D	E
0	1	12	6	5	-4
1	2	11	-4	7	-2
2	3	21	8	-2	9
3	4	4	12	1	10

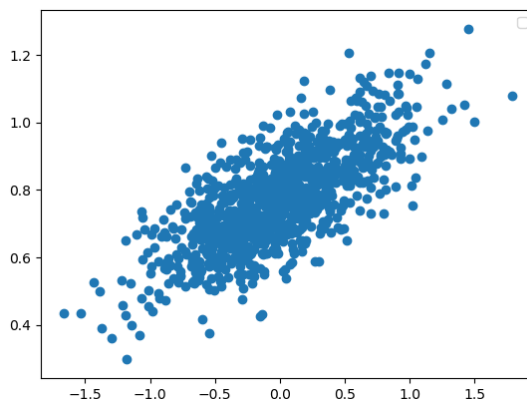
4. Dla danych z pliku `president_heights.csv` znajdź:

- wartość średnią `.mean()`
- odchylenie standardowe `.std()`
- minimum `.min()` i maximum `.max()`
- medianę `np.median()`
- narysuj **histogram** dla 10 przedziałów. Wykorzystaj:

```
import matplotlib.pyplot as plt
plt.hist(heights,10,color='red')
plt.title('opis wykresu')
plt.xlabel('opis osi X')
plt.ylabel('opis osi Y')
plt.show()
```

5. Wykonaj polecenia:

- Wykorzystując `np.random.normal` wygeneruj dane testowe (1000 punktów na płaszczyźnie) do których będzie można zastosować metodę najmniejszych kwadratów. Przykład:



- Wykorzystując:

```
import matplotlib.pyplot as plt
plt.scatter(x,y)
plt.show()
```

przedstaw na wykresie wygenerowane punkty.

6. Do danych wygenerowanych w **Zadaniu 5** zastosuj metodę najmniejszych kwadratów (omówioną na wykładzie) i znajdź prostą aproksymującą.

Uzyskaną prostą dodaj do wykresu metodą `plt.plot(x,y)`.

7. Wczytaj dane z pliku `california_cities.csv`:

- Znajdź współczynniki **korelacji Pearsona** dla atrybutów: `population_total`, `area_total_sq_mi`, `area_land_sq_mi`. Wykorzystaj: `np.corrcoef`.
- Przedstaw miasta na wykresie rozrzutu: `population_total` - `area_total_sq_mi`
- Narysuj histogramy w oparciu o powyższe dwa atrybuty. Przetestuj różną liczbę przedziałów.