

Brandon Swatek - zadanie numeryczne nr 3

2. Zadania numeryczne

3.

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} -116.66654 & 583.33346 & -333.33308 & 100.00012 & 100.00012 \\ 583.33346 & -116.66654 & -333.33308 & 100.00012 & 100.00012 \\ -333.33308 & -333.33308 & 133.33383 & 200.00025 & 200.00025 \\ 100.00012 & 100.00012 & 200.00025 & 50.000125 & -649.99988 \\ 100.00012 & 100.00012 & 200.00025 & -649.99988 & 50.000125 \end{bmatrix} \quad (5)$$

$$\mathbf{b}_1 = \begin{bmatrix} -0.33388066 \\ 1.08033290 \\ -0.98559856 \\ 1.31947922 \\ -0.09473435 \end{bmatrix} \quad (6)$$

$$\mathbf{b}_2 = \begin{bmatrix} -0.33388066 \\ 1.0803329 \\ -0.98559855 \\ 1.32655028 \\ -0.10180541 \end{bmatrix} \quad (7)$$

$$\mathbf{b}_3 = \begin{bmatrix} 0.72677951 \\ 0.72677951 \\ -0.27849178 \\ 0.96592583 \\ 0.96592583 \end{bmatrix} \quad (8)$$

$$\mathbf{b}_4 = \begin{bmatrix} 0.73031505 \\ 0.73031505 \\ -0.27142071 \\ 0.96946136 \\ 0.96946136 \end{bmatrix} \quad (9)$$

$\mathbf{z}_i = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{b}_i$ gdzie $i = 1, 2, 3, 4$. Obliczyć: $\|\mathbf{b}_1 - \mathbf{b}_2\|$, $\|\mathbf{b}_3 - \mathbf{b}_4\|$,
 $\|\mathbf{z}_1 - \mathbf{z}_2\|/\|\mathbf{b}_1 - \mathbf{b}_2\|$, $\|\mathbf{z}_3 - \mathbf{z}_4\|/\|\mathbf{b}_3 - \mathbf{b}_4\|$
Zinterpretować otrzymane wyniki.

Do rozwiązania zadania korzystam z algorytmu Eliminacji Gaussa, który znajduje się poniżej.
Eliminacja Gaussa $O(N^3)$ + backsubstitution $O(N^2)$, dające łączną złożoność $O(N^3)$.

```
In [1]: import numpy as np

def gauss_elimination(matrix_a, vector_b):
    n = len(vector_b)
    vector_z = np.zeros(n)

    # macierz trójkątna górna
    for i in range(0, n):
        for j in range(i+1, n):
            c = matrix_a[j][i] / matrix_a[i][i]
            vector_b[j] = vector_b[j] - c * vector_b[i]
            for k in range(i, n):
                if k == i:
                    matrix_a[j][k] = 0
                else:
                    matrix_a[j][k] = matrix_a[j][k] - c * matrix_a[i][k]

    # otrzymywanie wartości wektora x
    for i in range(n-1, -1, -1):
        local_sum = 0.0
        for j in range(i+1, n):
            if i != j:
                local_sum += matrix_a[i][j] * vector_z[j]
        vector_z[i] = (vector_b[i] - local_sum) / matrix_a[i][i]

    return vector_z
```

Input danych z polecenia - macierz A jest kopią tej z polecenia, z typem np.ndarray. Wektory b1, b2, b3, b4 dla wygody wprowadzam do jednej np.ndarray, jednak nie przeprowadzam na nich działań jak dla jednej macierzy, tylko zawsze izoluję pojedyncze wektory które mnie interesują.

```
In [2]: if __name__ == '__main__':
        A = np.array([[-116.66654, 583.33346, -333.33308, 100.00012, 100.00012],
                        [583.33346, -116.66654, -333.33308, 100.00012, 100.00012],
                        [-333.33308, -333.33308, 133.33383, 200.00025, 200.00025],
                        [100.00012, 100.00012, 200.00025, 50.000125, -649.99988],
                        [100.00012, 100.00012, 200.00025, -649.99988, 50.000125]])

        b = np.array([[-0.33388066, 1.08033290, -0.98559856, 1.31947922, -0.09473435],
                        [-0.33388066, 1.0803329, -0.98559855, 1.32655028, -0.10180541],
                        [0.72677951, 0.72677951, -0.27849178, 0.96592583, 0.96592583],
                        [0.73031505, 0.73031505, -0.27142071, 0.96946136, 0.96946136]])
```

Następnie, przechodzę do wykonywania właściwego polecenia. Korzystam z zależności że $\mathbf{z}_i = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{b}_i$ (dla $i = 1, 2, 3, 4$) odpowiada $\mathbf{A}\mathbf{z}_i = \mathbf{b}_i$. Szukając rozwiązania drugiego równania unikam konieczności jawnego wyznaczania macierzy odwrotnej, dzięki czemu złożoność czasowa rozwiązania jest mniejsza. Szukane wektory \mathbf{z}_i otrzymuję wspomnianą wyżej metodą Eliminacji Gaussa.

```
In [3]: z = np.array([gauss_elimination(A, b[0]),
                      gauss_elimination(A, b[1]),
                      gauss_elimination(A, b[2]),
                      gauss_elimination(A, b[3])])

print("z1: ", z[0], "\n")
print("z2: ", z[1], "\n")
print("z3: ", z[2], "\n")
print("z4: ", z[3], "\n")

z1: [ 1.98285955e-03 -3.74455354e-05 -2.19649469e-04  2.40550981e-04 -1.77975410e-03]

z2: [-12.76485354 -12.76925871 -25.54052109 -12.76966624 -12.7736018 ]

z3: [121.19238894 121.19758023 242.39429322 121.19682443 121.19544455]

z4: [121.63596059 121.64117713 243.28149333 121.6404351 121.63905018]
```

Ostatnią częścią treści polecenia jest wyznaczenie odpowiednich norm. Normy wyznaczam korzystając z funkcji numpy.linalg.norm pochodzącej z pythonowego modułu numpy. Funkcja ta bez podawania argumentów innych niż pierwszy, w przypadku wektorów wykorzystuje normę euklidesową.

```
In [4]: norm1 = np.linalg.norm(b[0]-b[1])
norm2 = np.linalg.norm(b[2]-b[3])
norm3 = np.linalg.norm(z[0]-z[1]) / np.linalg.norm(b[0]-b[1])
norm4 = np.linalg.norm(z[2]-z[3]) / np.linalg.norm(b[2]-b[3])

print("||b1 - b2|| = ", norm1, "\n")
print("||b3 - b4|| = ", norm2, "\n")
print("||z1 - z2|| / ||b1 - b2|| = ", norm3, "\n")
print("||z3 - z4|| / ||b3 - b4|| = ", norm4, "\n")
```

||b1 - b2|| = 1.8615236985645673

||b3 - b4|| = 0.010000003094494577

||z1 - z2|| / ||b1 - b2|| = 19.402624400189993

||z3 - z4|| / ||b3 - b4|| = 125.46846024370434