

Sprawozdanie nr. 2 - Metody numeryczne i optymalizacja

Jakub Andryszczak 259519,
Jakub Żak 244255,
Maciej Cierpisz 249163

Spis treści

1	Zadanie nr. 1	3
2	Zadanie nr. 2	3
3	Zadanie nr. 3	4
4	Zadanie nr. 4	4
5	Zadanie nr. 5	4
6	Zadanie nr. 6	4
7	Zadanie nr. 7	4

1 Zadanie nr. 1

2 Zadanie nr. 2

Rozwiązać poniższy układ równań liniowych metodą eliminacji Gaussa z częściowym wyborem element podstawowego:

```
import numpy as np

A = np.array([ [4, 2, 0, 0],
               [1, 4, 1, 0],
               [0, 1, 4, 1],
               [0, 0, 2, 4],])

x = np.random.rand(4)
print(x)
print()

def normal_power_method(A,x):
    for i in range(200):
        x = np.dot(A,x)
        x = x/np.linalg.norm(x)

    return np.dot(np.dot(A,x),x)/np.dot(x, x)

def shifted_power_method(A, x0, tol=1e-6):
    n = len(A)
    # Estimate a shift close to the smallest eigenvalue
    sigma = np.trace(A) / n
    x = x0.copy()
    for _ in range(200):
        y = np.dot(A, x) - sigma * x

    lambda_ = np.dot(x.T, np.dot(A, x))
    return lambda_

lambda1 = normal_power_method(A, x)
lambda2 = 1 / normal_power_method(A, x)
lambda3 = shifted_power_method(A, x)
lambda4 = 1 / shifted_power_method(A, x)

print("Largest eigenvalue normal power",lambda1)
print("Smallest eigenvalue normal power", lambda2)
print("Largest eigenvalue shifted power", lambda3)
print("Smallest eigenvalue shifted power", lambda4)
```

Poniżej wynik działania programu:

```
Largest eigenvalue normal power 5.68226505344719  
Smallest eigenvalue normal power 0.17598615879302257  
Largest eigenvalue shifted power 6.304928557128195  
Smallest eigenvalue shifted power 0.15860607950417216
```

Rys. 2 Wyniki obliczeń

3 Zadanie nr. 3

4 Zadanie nr. 4

5 Zadanie nr. 5

6 Zadanie nr. 6

7 Zadanie nr. 7