

, але Міністерство освіти і науки України
Національний університет "Львівська політехніка"
Інститут комп'ютерних наук та інформаційних технологій
Кафедра програмного забезпечення



Звіт

Про виконання лабораторної роботи №6

На тему:

**«РОЗВ'ЯЗУВАННЯ ПЕРЕВИЗНАЧЕНИХ СИСТЕМ ЛІНІЙНИХ
АЛГЕБРАЇЧНИХ РІВНЯНЬ»**
з дисципліни «чисельні методи»

Лектор:

доцент каф. ПЗ
Мельник Н. Б.

Виконав:

ст. гр. ПЗ-11
Ясногородський Н.В.

Прийняла:

доцент каф. ПЗ
Мельник Н. Б.

« __ » _____ 2022 р.

Σ = _____ .

Для того, щоб розв'язати нормальну систему рівнянь скористаємось методом квадратного кореня. Для цього розкладемо матрицю за допомогою методу Холецкого, який полягає в тому, що задану матрицю розкладаємо на дві матриці L та L^T . Елементи першої з них визначаємо за формулами:

$$L_{j,j} = (\pm) \sqrt{A_{j,j} - \sum_{k=1}^{j-1} L_{j,k}^2},$$

$$L_{i,j} = \frac{1}{L_{j,j}} \left(A_{i,j} - \sum_{k=1}^{j-1} L_{i,k} L_{j,k} \right) \quad \text{for } i > j.$$

Після цього метод поділяється на 2 етапи:

1. Прямий(ми знаходимо значення коренів першої системи рівняння, тобто розв'язки рівняння $AY = B$).
2. Зворотній знаходимо корені нормальної матриці розв'язавши рівняння $A^T X = Y$.

Індивідуальне завдання

Розв'язати перевизначену систему лінійних алгебраїчних рівнянь методом найменших квадратів. Отриману відповідну нормальну систему розв'язати методом квадратного кореня.

$$4. \quad \begin{cases} 2x_1 - x_2 - 2x_3 = 7 \\ 3x_1 + x_2 - 5x_3 = -1 \\ 2x_1 - 4x_2 + 3x_3 = -13 \\ -x_2 - 5x_3 = 14 \\ -x_1 + 3x_2 + 2x_3 = 7 \end{cases}$$

Код програми.

```
import math
from typing import Tuple

import numpy as np
from l4.l4 import back_sub, forward_sub, print_matrix, run_method

A = np.array(
    [
        [2, -1, -2],
        [3, 1, -5],
        [2, -4, 3],
        [0, -1, -5],
        [-1, 3, 2],
    ],
    dtype=np.double,
```

)

```
B = np.array([7, -1, -13, 14, 7], dtype=np.double)
```

```
def least_squares(A: np.ndarray, B: np.ndarray):
```

```
    """
```

```
    Transform  $AX = B \rightarrow NX = C$ 
```

```
     $N = A^T \cdot A$ 
```

```
     $C = A^T \cdot B$ 
```

```
     $N = L \cdot L^T$ 
```

```
     $L \cdot Y = C \rightarrow$  forward sub
```

```
     $L^T \cdot X = Y \rightarrow$  back sub
```

```
    """
```

```
    AT = A.transpose()
```

```
    N = np.dot(AT, A)
```

```
    C = np.dot(AT, B)
```

```
    N_det = np.linalg.det(N)
```

```
    print_matrix(AT, "A transposed (AT)")
```

```
    print_matrix(N, "N = AT * A")
```

```
    print_matrix([C], "N = AT * B")
```

```
    print(f"\nDeterminant of N = {N_det}")
```

```
    if N_det <= 0:
```

```
        return []
```

```
    L, LT = square_decomposition(N)
```

```
    print_matrix(L, "L")
```

```
    print_matrix(LT, "L transposed")
```

```
    y = forward_sub(L, C)
```

```
    x = back_sub(LT, y)
```

```
    print_matrix([x], "x")
```

```
    print_matrix([y], "y")
```

```
    print("\nVerifying results:  $NX - C =$  ", np.dot(N, x) - C)
```

```
    return x
```

```
def square_decomposition(N: np.ndarray) -> Tuple[np.ndarray, np.ndarray]:
```

```
    n = N.shape[0]
```

```
    L = np.zeros(N.shape)
```

```
    L[0, 0] = math.sqrt(N[0, 0])
```

```
    for i in range(0, n):
```

```
        for j in range(0, n):
```

```
            if j == 0:
```

```
                L[i, 0] = N[i, 0] / L[0, 0]
```

```
            continue
```

```
            if i == j:
```

```
                L[i, i] = math.sqrt(N[i, i] - sum([L[i, p] ** 2 for p in range(0, i)]))
```

```
            continue
```

```
            if i > j:
```

```
                L[i, j] = (N[i, j] - sum([L[i, p] * L[j, p] for p in range(0, j)])) / L[j, j]
```

```
            j, j
```

```
        ]
```

```
    return L, L.transpose()
```

```
if __name__ == "__main__":
```

```
    run_method(method_name="Smallest Squares", method=least_squares, A=A, B=B)
```

Протокол роботи

```
Smallest Squares method:

Initial values:

A:
2.0    -1.0    -2.0
3.0     1.0    -5.0
2.0    -4.0     3.0
0.0    -1.0    -5.0
-1.0    3.0     2.0

B:
7.0    -1.0    -13.0    14.0    7.0

A transposed (AT):
2.0     3.0     2.0     0.0    -1.0
-1.0     1.0    -4.0    -1.0     3.0
-2.0    -5.0     3.0    -5.0     2.0

N = AT * A:
18.0    -10.0    -15.0
-10.0    28.0     -4.0
-15.0    -4.0    67.0

N = AT * B:
-22.0    51.0   -104.0

Determinant of N = 19279.999999999999

L:
4.242640687119286    0.0    0.0
-2.357022603955158    4.737556801183965    0.0
-3.5355339059327373    -2.6033109155020795    6.908167070737919

L transposed:
4.242640687119286    -2.357022603955158    -3.5355339059327373
0.0    4.737556801183965    -2.6033109155020795
0.0    0.0    6.908167070737919

x:
-2.6727178423236495    0.5644709543568475    -2.1169087136929456

y:
-5.1854497287013475    8.185184770362397    -14.623959067691773

Verifying results: NX - C = [1.77635684e-14 7.10542736e-15 0.00000000e+00]

Resulting vector x:
[-2.67271784  0.56447095 -2.11690871]

Verifying results: AX - B = [-8.67608921  4.130861 -0.95404564 -3.97992739 -6.86768672]
```

Висновки

Під час виконання лабораторної роботи №6 я ознайомився на практиці з методами розв'язування перевизначених систем лінійних алгебраїчних рівнянь.