

Київський національний університет імені Тараса Шевченка
Факультет комп'ютерних наук та кібернетики

Лабораторна робота №2
Чисельні методи в інформатиці
“Розв’язок СЛАР прямим та ітераційними методами”
Варіант №8

Виконав студент групи ІПС-31
Тесленко Назар Олександрович

Київ - 2025

Постановка задачі:

Варіант №8

Розв'язати СЛАР наступними методами:

- Методом Гаусса розв'язати систему рівнянь, знайти визначник та обернену матрицю.

$$\begin{array}{ccccccc} 7 & 2 & 3 & 0 & & X1 & 20 \\ 0 & 3 & 2 & 6 & * & X2 & = 36 \\ 2 & 5 & 1 & 0 & & X3 & 15 \\ 0 & 1 & 4 & 2 & & X4 & 22 \end{array}$$

- Методом квадратного кореня розв'язати систему рівнянь, знайти визначник та число обумовленості, норму оброти самостійно

$$\begin{array}{ccccccc} 1 & 2 & 0 & & X1 & & 5 \\ 2 & 2 & 3 & x & X2 & = & 15 \\ 0 & 3 & 2 & & X3 & & 12 \end{array}$$

- Методом Зейделя розв'язати систему рівнянь

$$\begin{array}{ccccccc} 4 & 0 & 1 & 0 & & X1 & 12 \\ 0 & 3 & 0 & 2 & x & X2 & = 19 \\ 1 & 0 & 5 & 1 & & X3 & 27 \\ 0 & 2 & 1 & 4 & & X4 & 30 \end{array}$$

Теоретичний опис та обґрунтування:

Метод Гаусса

Прямий метод вирішення СЛАР типу $Ax = b$

Розглядаємо даний алгоритм з вибором головного елемента по стовпцях.

Ведучим елементом матриці A обирається максимальний по модулю елемент стовпця, що розглядається:

$$a_{lk} = \max_i |a_{ik}^{(k-1)}|, i = \overline{k, n}$$

де:

$a_{ik}^{(k-1)}$ - елемент матриці після $(k-1)$ -го кроку виключення

k - номер поточного стовпця

i - індекс рядка, який перебирається

l - номер рядка у якому знайдено максимальний за модулем елемент

Вводимо матрицю перестановок P_k яка ініціалізується одиничною матрицею, для перестановки рядків k та l :

$$\hat{A}_k = P_k A_{k-1}$$

Для занулення елементів під головною діагоналлю використовується матрицю M . M матриця зберігає множники, що використовуються для виключення елементів під головною діагоналлю під час прямого ходу.

Кожен елемент цієї матриці обчислюється за формулою:

$$m_{ik} = \frac{a_{ik}}{a_{kk}}, i = \overline{k+1, n}$$

$$m_{kk} = \frac{1}{a_{kk}} - \text{для елементів головної діагоналі}$$

За допомогою прямого ходу:

$$M_n P_n \dots M_1 P_1 Ax = M_n P_n \dots M_1 P_1 b$$

зводимо систему до верхньої трикутної матриці.

Для знаходження розв'язку застосовуємо зворотні хід Гаусса:

$$x_n = \frac{a_{n,n+1}^{(n)}}{a_{n,n}}$$

$$x_i = (a_{i,n+1}^{(i)} - \sum_{j=i+1}^n a_{ij}^{(i)} x_j) / a_{i,i}^{(i)}, \quad i = \overline{n-1, 1}$$

Пошук визначника:

$\det A = (-1)^p a_{11}^{(1)} * a_{22}^{(2)} * \dots * a_{nn}^{(n)}$, де p - кількість перестановок

Знаходження оберненої матриці:

Під час прямого ходу методу Гауса матриця A послідовно перетворюється до верхньотрикутної форми за допомогою матричних множників M_i та перестановочних матриць P_i , які відповідають перестановкам рядків при виборі головного елемента. Ті самі перетворення одночасно виконуються над одиничною матрицею E , у результаті чого вона поступово переходить у матрицю A^{-1}

Після прямого ходу отримуємо систему:

$$U * X = E'$$

Під час зворотнього ходу система розв'язується постовпчиконо:

$$U * x_i = e'_i$$

Метод квадратного кореня

Прямий метод для розв'язування СЛАР типу $Ax=b$

Необхідна умова застосування: матриця A симетрична $A = A^T$

Матрицю A представимо у вигляді: $A = S^T D S$

Матриця S - верхня трикутна матриця

Матриця D - діагональна матриця для збереження знаку ведучих елементів

Формули заповнення матриці S :

$$s_{ii} = \sqrt{\left| a_{ii} - \sum_{p=1}^{i-1} s_{pi}^2 d_{pp} \right|}, \quad i = \overline{1, n}$$

$$s_{ij} = \frac{a_{ij} - \sum_{p=1}^{i-1} (s_{pi} d_{pp} s_{pj})}{d_{ii} s_{ii}}, \quad i = \overline{2, n-1}, \quad j = \overline{i+1, n}$$

Формули заповнення матриці D:

$$d_{ii} = \operatorname{sgn} \left| a_{ii} - \sum_{p=1}^{i-1} s_{pi}^2 d_{pp} \right|$$

Подальше рівняння зводиться до розв'язку двох СЛАР з трикутними матрицями. З першої системи знаходять у:

$$S^T D y = b$$

А з другої - х:

$$S x = y$$

Пошук визначника:

$$\det A = \prod_{k=1}^n d_{kk} s_{kk}^2$$

Метод Зейделя

Ітераційний метод для розв'язання СЛАР типу $Ax=b$. Розв'язок знаходимо із заданою точністю ε . Початкове наближення обираємо довільним чином.

Ітераційний процес має вигляд:

$$x_i^{k+1} = - \sum_{j=1}^{i-1} \frac{a_{ij}}{a_{ii}} x_j^{k+1} - \sum_{j=i+1}^n \frac{a_{ij}}{a_{ii}} x_j^k + \frac{b_i}{a_{ii}}$$

Умова зупинки:

$$|x^{k+1} - x^k| \leq \varepsilon$$

Достатні умови збіжності:

- Якщо $\forall i: i = \overline{1, n}$ виконується нерівність

$$|a_{ii}| \geq \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}|$$

то ітераційний процес методу Зейделя збігається з лінійною швидкістю.

- Якщо $A = A^T > 0$, то ітераційний процес методу Зейделя збігається з лінійною швидкістю.

Необхідні і достатні умови збіжності:

- Для $\forall x^0$ ітераційний процес методу Зейделя збігається тоді і тільки тоді, коли $|\lambda| < 1$, де λ - корені характеристичного рівняння

Хід роботи

Мова реалізації: Python

Метод Гаусса

7	2	3	0		X1		20
0	3	2	6	*	X2	=	36
2	5	1	0		X3		15
0	1	4	2		X4		22

Ініціалізуємо матрицю та вектор:

```
-----  
Initial matrix A and vector b  
  7.000   2.000   3.000   0.000 |  20.000  
  0.000   3.000   2.000   6.000 |  36.000  
  2.000   5.000   1.000   0.000 |  15.000  
  0.000   1.000   4.000   2.000 |  22.000  
-----
```

Прямим ходом за допомогою матриць P_i (перестановки) і M_i (елементарні перетворення) зводимо A до трикутної форми, одночасно перетворюючи одиничну матрицю для знаходження оберненої.

```
Working on column 0  
  
Matrix M1:  
  0.143   0.000   0.000   0.000  
  0.000   1.000   0.000   0.000  
 -0.286   0.000   1.000   0.000  
  0.000   0.000   0.000   1.000  
  
Matrix after elimination step:  
  
-----  
M1P1A = M1P1b  
-----  
  1.000   0.286   0.429   0.000 |   2.857  
  0.000   3.000   2.000   6.000 |  36.000  
  0.000   4.429   0.143   0.000 |   9.286  
  0.000   1.000   4.000   2.000 |  22.000  
-----
```

Working on column 1

1.000	0.286	0.429	0.000		2.857
0.000	3.000	2.000	6.000		36.000
0.000	4.429	0.143	0.000		9.286
0.000	1.000	4.000	2.000		22.000

 $P2M1P1A = P2M1P1b$

Matrix P2

1.000	0.000	0.000	0.000
0.000	0.000	1.000	0.000
0.000	1.000	0.000	0.000
0.000	0.000	0.000	1.000

1.000	0.286	0.429	0.000		2.857
0.000	4.429	0.143	0.000		9.286
0.000	3.000	2.000	6.000		36.000
0.000	1.000	4.000	2.000		22.000

Matrix M2:

1.000	0.000	0.000	0.000
0.000	0.226	0.000	0.000
0.000	-0.677	1.000	0.000
0.000	-0.226	0.000	1.000

Matrix after elimination step:

 $M2P2M1P1A = M2P2M1P1b$

1.000	0.286	0.429	0.000		2.857
0.000	1.000	0.032	0.000		2.097
0.000	0.000	1.903	6.000		29.710
0.000	0.000	3.968	2.000		19.903

.....

Working on column 3

Matrix M4:

1.000	0.000	0.000	0.000
0.000	1.000	0.000	0.000
0.000	0.000	1.000	0.000
0.000	0.000	0.000	0.198

Matrix after elimination step:

 $M4P4M3P3M2P2M1P1A = M4P4M3P3M2P2M1P1b$

1.000	0.286	0.429	0.000		2.857
0.000	1.000	0.032	0.000		2.097
0.000	0.000	1.000	0.504		5.016
0.000	0.000	0.000	1.000		4.000

Після отриманого результату, починаємо зворотній хід для коренів СЛАР:

```
-----  
Back substitution: x[3] = 4.000 - 0.000 = 4.000  
Back substitution: x[2] = 5.016 - 2.016 = 3.000  
Back substitution: x[1] = 2.097 - 0.097 = 2.000  
Back substitution: x[0] = 2.857 - 1.857 = 1.000  
-----  
Solution vector x:  
    1.000    2.000    3.000    4.000  
-----
```

Знаходження детермінанту матриці:

```
-----  
Calculating det A:  
det A: (-1)^2 * 7.0 * 4.428571428571429 * 3.967741935483871 * 5.040650406504065  
Det A:620.0  
Calculating det A with NumPy: 620.0
```

Перевіримо мануально коректність знайдених коренів:

7 * 1	+2*2	+3*3	+0		20
0	+3*2	+2*3	+6*4	=	36
2*1	+5*2	+1*3	+0		15
0	+1*2	+4*3	+2*4		22

Пошук оберненої матриці:

```
Inverted A:  
  
    0.161    0.042   -0.065   -0.126  
   -0.065    0.003    0.226   -0.010  
    0.000   -0.100    0.000    0.300  
    0.032    0.198   -0.113   -0.095  
  
A*A^-1=E. The inveted A matrix is correct
```

У результаті отримали вектор, заданий за умовою - корені знайдені правильно.

Метод квадратного кореня

1	2	0		X1		5
2	2	3	x	X2	=	15
0	3	2		X3		12

Ініціалізуємо дані:

```
=====
SQUARE ROOT METHOD
=====

Initial matrix A:
  1.000  2.000  0.000
  2.000  2.000  3.000
  0.000  3.000  2.000

Vector b:
  5.000  15.000  12.000
```

Перевіряємо достатню умову: $A = A^T$

```
#Check sufficient condition
# A=A^T
if(np.all(A!=np.transpose(A))):
    print("Sufficient condition is not satisfied!")
    return
print("\nThe sufficient condition is satisfied: A=A^T \n")
```

```
The sufficient condition is satisfied: A=A^T
```

Обраховуємо матриці S та D:

```
Matrix S:
  1.000    2.000    0.000
  0.000    1.414   -2.121
  0.000    0.000    2.550

Vector D:
  1.000   -1.000    1.000
```

Обраховуємо дві СЛАР:

- $S^T D y = b$

```
# Forward substitution: S^T*D*y = b
y = np.zeros(n)
for i in range(n):
    sum_sdy = 0
    for j in range(i):
        sum_sdy += S[j, i] * D[j] * y[j]
    y[i] = (b[i] - sum_sdy) / (S[i, i] * D[i])
```

- $Sx = y$

```
# Backward substitution: S*x = y
x = np.zeros(n)
for i in range(n-1, -1, -1):
    sum_sx = 0
    for j in range(i+1, n):
        sum_sx += S[i, j] * x[j]
    x[i] = (y[i] - sum_sx) / S[i, i]
```

Результат:

```
Solution vector x:
  1.000    2.000    3.000
```

Перевіримо коректність знайдених коренів:

1*1	+2*2	+0		5
2*1	+2*2	+3*3	=	15
0	+3*2	+2*3		12

Результати відповідають вектору b, отже корені вірні.

Знайдемо визначник:

$$\det A = \prod_{k=1}^n d_{kk} s_{kk}^2$$

```
Calculating det A:  
det A: 1.000*1.000^2 * -1.000*1.414^2 * 1.000*2.550^2  
  
Det A:-13.0  
Calculating det A with NumPy: -13.0
```

Знайдемо число обумовленості:

Число обумовленості $\text{cond}(A)$ матриці характеризує чутливість розв'язку системи $Ax=b$ до похибок у даних A та b .

Обчислюємо за формулою:

$$\text{cond}(A) = \|A\| * \|A^{-1}\|$$

Обираємо inf -норму - найбільша сума по рядках матриці

$$\|A\|_{\text{inf}} = \max_i \sum_j |a_{ij}|$$

```
norm_A = np.linalg.norm(A, ord=np.inf)  
norm_A_inv = np.linalg.norm(np.linalg.inv(A), ord=np.inf)  
cond_A = norm_A * norm_A_inv  
print(f"Condition number: {cond_A:.3f}")  
return x,detA
```

```
Condition number: 8.077
```

Метод Зейделя

4	0	1	0		X1		12
0	3	0	2	x	X2	=	19
1	0	5	1		X3		27
0	2	1	4		X4		30

Ініціалізуємо вхідні дані:

```
=====
SEIDELS METHOD
=====

Initial matrix A:
  4.000   0.000   1.000   0.000
  0.000   3.000   0.000   2.000
  1.000   0.000   5.000   1.000
  0.000   2.000   1.000   4.000

Vector b:
 12.000  19.000  27.000  30.000
```

Перевіримо достатні умови для збіжності даного методу:

- Якщо $\forall i: i = \overline{1, n}$ виконується нерівність

$$|a_{ii}| \geq \sum_{j=1, j \neq i}^n |a_{ij}|$$

то ітераційний процес методу Зейделя збігається з лінійною швидкістю.

- Якщо $A = A^T > 0$, то ітераційний процес методу Зейделя збігається з лінійною швидкістю.

```
-----
Check the first condition:
Row 0: 4.0>=1.0
Row 1: 3.0>=2.0
Row 2: 5.0>=2.0
Row 3: 4.0>=3.0
First condition is satisfied!
Second condition is satisfied!
-----
```

Достатні умови виконуються отже починаємо ітераційний процес:

```

Iterations:
Iter 1: [3.      6.33333 4.8      3.13333]
Iter 2: [1.8      4.24444 4.41333 4.27444]
Iter 3: [1.89667 3.4837  4.16578 4.7167 ]
Iter 4: [1.95856 3.18886 4.06495 4.88933]
Iter 5: [1.98376 3.07378 4.02538 4.95676]
Iter 6: [1.99365 3.02882 4.00992 4.98311]
Iter 7: [1.99752 3.01126 4.00387 4.9934 ]
Iter 8: [1.99903 3.0044  4.00151 4.99742]
Iter 9: [1.99962 3.00172 4.00059 4.99899]
Iter 10: [1.99985 3.00067 4.00023 4.99961]
Iter 11: [1.99994 3.00026 4.00009 4.99985]
Iter 12: [1.99998 3.0001  4.00004 4.99994]

```

Задана точність $\varepsilon = 1e - 4$

Результуючий вектор:

```

Final solution vector x:
  2.000  3.000  4.000  5.000
Number of iterations: 13

```

Перевіримо коректність знайдених коренів:

$$\begin{array}{rclcl}
 4*2 & +0 & +1*3 & +0 & 12 \\
 0 & +3*3 & +0 & +2*5 & = 19 \\
 1*2 & +0 & +5*4 & +1*5 & 27 \\
 0 & +2*3 & +1*4 & +4*5 & 30
 \end{array}$$

Знайдені корені задовільняють систему, отже алгоритм виконується вірно.

[Github code](#)