

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

Звіт  
з лабораторної роботи №2  
«Розв'язування систем лінійних алгебраїчних рівнянь»

Виконав:  
Студент групи ІПС-32  
Гончаренко Ілля Сергійович

Київ  
2024

## Мета:

Метою роботи є розв'язок системи лінійних алгебраїчних рівнянь (СЛАР) за допомогою таких методів:

- Метод Гаусса
- Метод прогонки
- Метод Якобі
- Крім того, необхідно обчислити визначник і обернену матрицю для заданої системи.

## Теорія:

### Метод Гаусса

Метод Гаусса полягає в послідовному виключенні змінних із системи лінійних рівнянь з метою приведення матриці коефіцієнтів до верхньотрикутної форми, після чого здійснюється обчислення змінних зворотним ходом.

Розглянемо систему лінійних алгебраїчних рівнянь:

$$Ax = b$$

де:

- $A$  — матриця коефіцієнтів розміром  $n \times n$
- $x$  — вектор невідомих,
- $b$  — вектор вільних членів.

#### 1. Прямий хід (елімінація)

Метою є перетворення системи таким чином, щоб зменшити матрицю  $A$  до верхньотрикутного вигляду. Це досягається за допомогою елементарних перетворень над рядками матриці  $A$  та відповідних змін у векторі  $b$ .

Для кожного кроку  $k$  (де  $k=1, 2, \dots, n-1$ ) виконуємо такі дії:

1. Обираємо головний елемент  $A_{kk}$ , який повинен бути найбільшим за модулем серед елементів стовпця  $k$  (щоб уникнути помилок у разі малих чисел).
2. Після цього виконуємо операції для рядків, щоб зробити всі елементи під  $A_{kk}$  рівними нулю. Для цього використовуємо формули:

$$A_{ij} \leftarrow A_{ij} - \frac{A_{ik}}{A_{kk}} A_{kj} \text{ для } i > k, j = k + 1, \dots, n$$

Вектор вільних членів також змінюється за правилом:

$$b_i \leftarrow b_i - \frac{A_{ik}}{A_{kk}} b_k \text{ для } i > k$$

Після цього матриця  $A$  перетворюється на верхньотрикутну:

$$A' = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & \dots & A_{1n} \\ 0 & A'_{22} & \dots & A_{2n} \\ 0 & 0 & \dots & A'_{nn} \end{pmatrix}$$

## 2. Зворотний хід

Після того, як матриця стала верхньотрикутною, невідомі можна обчислювати з кінця системи за допомогою підстановки. Останнє рівняння дає значення  $x_n$ , потім обчислюємо  $x_{n-1}, x_{n-2}, \dots, x_1$  за формулою:

$$x = \frac{b_i - \sum_{j=i+1}^n A_{ij}x_j}{A_{ii}}, i = n, n-1, \dots, 1$$

### Умова застосування

Метод Гаусса застосовується лише в тому випадку, якщо визначник матриці **A** відмінний від нуля:

$$\det(A) \neq 0$$

Це означає, що система має єдиний розв'язок.

### Метод Якобі:

Метод Якобі - це ітераційний метод для розв'язування систем лінійних рівнянь. Він полягає в тому, що на кожній ітерації нові наближені значення змінних обчислюється на основі попередніх наближень.

#### 1. Формуло ітерації

Нехай маємо систему:

$$Ax = b$$

де  $A = [a_{ij}]$  - квадратна матриця. На кожному кроці  $k+1$  - та ітерація змінною  $x_i$  визначається за формулою

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

де  $a_{ii} \neq 0$

#### 2. Умова збіжності

Метод Якобі збігається, якщо матриця **A** є діагонально домінуючою, тобто для кожного  $i$

$$|a_{ii}| > \sum_{j \neq i} |a_{ij}|$$

Якщо ця умова не виконується, метод може не збігатися або збігатися повільно.

### Метод прогонки:

Цей метод спеціально розроблений для розв'язування систем рівнянь з трьохдіагональною матрицею. Він значно ефективніший для таких систем, оскільки дозволяє зменшити кількість операцій.

#### 1. Форма системи

Трьохдіагональна система має вигляд:

$$\begin{pmatrix} b_1 & c_1 & 0 & \dots & 0 \\ a_2 & b_2 & c_2 & \dots & 0 \\ 0 & a_3 & b_3 & \dots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 0 & 0 & 0 & a_n & b_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} d_1 \\ d_2 \\ \dots \\ d_n \end{pmatrix}$$

#### 2. Алгоритм прогонки

1. Прямий хід: Спочатку обчислюються проміжні коефіцієнти:

$$\alpha_i = \frac{-c_i}{b_i + a_i \alpha_{i-1}}, \beta_i = \frac{d_i - a_i \beta_{i-1}}{b_i + a_i \alpha_{i-1}}$$

для  $i = 2, 3, \dots, n$ , де  $\alpha_1 = \frac{-c_1}{b_1}, \beta_1 = \frac{d_1}{b_1}$

2. Зворотній хід: Після обчислення  $\alpha$  та  $\beta$ , розв'язок знаходиться з кінця системи:

$$x_n = \beta_n, x_i = \alpha_i x_{i+1} + \beta_i \text{ для } i = n-1, n-2, \dots, 1$$

#### Обчислення оберненої матриці

Обернена матриця  $A^{-1}$  до квадратної матриці.  $A$  обчислюється з умови:

$$A A^{-1} = I$$

Де  $I$  - одинична матриця

Алгоритм обчислення оберненої матриці :

1. Приєднуємо до матриці  $A$  одиничну матрицю  $I$  і застосовуємо метод Гаусса для приведення  $A$  до одиничної матриці
2. У результаті, права частина стане оберненою матрицею  $A^{-1}$

Формули для оберненої матриці:

$$A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \text{ тоді } A^{-1} = \frac{1}{ad - bc} \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}$$

Для більшого розміру матриць використовуються алгоритми, такі як метод Гаусса або розклади LU

Для структурування звіту на основі коду, який ви надали, можна використовувати наступну структуру:

#### Хід роботи:

##### 2. Опис вихідних даних

У даній роботі матриця системи генерується випадковим чином з дотриманням діагональної переваги для забезпечення збіжності в методі Якобі та симетрії для застосування методу прогонки. Вектор правої частини також генерується випадковим чином.

Генерована матриця  $A$  (4x4) і вектор правих частин  $b$ :

Приклад:

$$A = \begin{pmatrix} 10 & 2 & 0 & 0 \\ 2 & 10 & 2 & 0 \\ 0 & 2 & 10 & 2 \\ 0 & 0 & 2 & 10 \end{pmatrix} \quad b = \begin{pmatrix} 7 \\ 1 \\ 9 \\ 4 \end{pmatrix}$$

### 3. Реалізація методу Гаусса

Метод Гаусса реалізований для приведення системи до верхньої трикутної форми з подальшим зворотним ходом. Перед початком розв'язку перевіряється, чи можливо застосувати цей метод через обчислення визначника.

**Крок 1: Поточна матриця  $A$  :**  $A = \begin{pmatrix} 10 & 2 & 0 & 0 \\ 2 & 10 & 2 & 0 \\ 0 & 2 & 10 & 2 \\ 0 & 0 & 2 & 10 \end{pmatrix}$  **Поточний вектор  $b$  :**  $b = \begin{pmatrix} 7 \\ 1 \\ 9 \\ 4 \end{pmatrix}$

**Матриця перестановок ( $P$ ) :**  $P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  **Матриця усунення ( $M$ ) :**  $M = \begin{pmatrix} 0.1 & 0 & 0 & 0 \\ -0.2 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$

Після першого кроку ми починаємо перетворювати елементи матриці  $A$  та вектора  $b$ . Для цього вибирається перший елемент головної діагоналі і нормалізується (ділиться на нього сам вектор  $b$ , і всі рядки матриці обробляються так, щоб на позиціях поза діагоналлю були нулі або потрібні співвідношення).

- Матриця  $A$  змінюється так, що перший рядок стає нормалізованим з першого елемента, тобто перший елемент діагоналі стає 1.
- Вектор  $b$  відповідно змінюється для першого рівняння. Замість  $b_1=7$ , він стає  $b_1=0.7$
- Решта рядків матриці модифікуються з використанням матриці усунення  $M$

**Крок 2: Поточна матриця  $A$  :**  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0.2 & 0 & 0 \\ 0 & 9.6 & 2 & 0 \\ 0 & 2 & 10 & 2 \\ 0 & 0 & 2 & 10 \end{pmatrix}$  **Поточний вектор  $b$  :**  $b = \begin{pmatrix} 0.7 \\ -0.4 \\ 9 \\ 4 \end{pmatrix}$

**Матриця перестановок ( $P$ ) :**  $P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  **Матриця усунення ( $M$ ) :**  $M = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0.1042 & 0 & 0 \\ 0 & -0.2083 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$

На другому кроці ми продовжуємо процес нормалізації для другого рядка. Ми видаляємо коефіцієнти, що стоять нижче діагоналі.

- Другий рядок матриці  $A$  нормалізується так, що головний елемент діагоналі (2-й) стає 1. Це досягається поділом другого рівняння на 9.6, і результат стає  $A_{2,2} = 1$ .
- Вектор  $b$  модифікується відповідно до нової матриці  $A$ , тепер  $b_2 = -0.4$ .
- Матриця усунення  $M$  оновлюється для збереження зв'язків між рядками.

**Крок 3: Поточна матриця  $A$  :**  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0.2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0.2083 & 0 \\ 0 & 0 & 9.5833 & 2 \\ 0 & 0 & 2 & 10 \end{pmatrix}$  **Поточний вектор  $b$  :**  $b = \begin{pmatrix} 0.7 \\ -0.0417 \\ 9.0833 \\ 4 \end{pmatrix}$

**Матриця перестановок ( $P$ ) :**  $P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  **Матриця усунення ( $M$ ) :**  $M = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0.1043 & 0 \\ 0 & 0 & -0.2087 & 1 \end{pmatrix}$

Третій крок передбачає обробку третього рядка.

- Третій елемент головної діагоналі (2-й рядок) стає нормалізованим на 1, тобто  $A_{3,3} = 1$ , після поділу рядка на 9.5833.
- Відповідно,  $b_3$  стає рівним  $b_3 = 9.0833$ .
- Матриця  $A$  оновлюється, зменшуючи вплив елементів за межами діагоналі.

**Крок 4: Поточна матриця  $A$  :**  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0.2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0.2083 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0.2087 \\ 0 & 0 & 0 & 9.5826 \end{pmatrix}$  **Поточний вектор  $b$  :**  $b = \begin{pmatrix} 0.7 \\ -0.0417 \\ 0.9478 \\ 2.1043 \end{pmatrix}$

**Матриця перестановок ( $P$ ) :**  $P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  **Матриця усунення ( $M$ ) :**  $M = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0.1044 \end{pmatrix}$

На цьому кроці нормалізується останній рядок.

- Четвертий рядок нормалізується так, що  $A_{4,4} = 1$ , шляхом поділу на 9.5826.
- Вектор  $b_4$  оновлюється до  $b_4 = 2.1043$ , відповідно до нової матриці.
- Матриця усунення  $M$  гарантує, що в нижньому лівому куті залишаються нулі.

**Фінальна матриця  $A$  :**  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0.2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0.2083 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0.2087 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  **Фінальний вектор  $b$  :**  $b = \begin{pmatrix} 0.7 \\ -0.0417 \\ 0.9478 \\ 0.2196 \end{pmatrix}$

Після завершення всіх кроків маємо діагональну матрицю  $A$  із одиницями на діагоналі, а вектор  $b$  перетворений у відповідні значення, які можна використовувати для вирішення системи рівнянь.

Результати:

$$\text{Solution using Gauss method: } \begin{pmatrix} 0.74591652 \\ -0.22958258 \\ 0.90199637 \\ 0.21960073 \end{pmatrix}$$

Перевірка:

$$\begin{aligned} 1: & 10 \cdot 0.7459 + 2 \cdot (-0.2296) = 7.0 \approx 7 \\ 2: & 2 \cdot 0.7459 + 10 \cdot (-0.2296) + 2 \cdot 0.9020 = 1.0 \approx 1 \\ 3: & 2 \cdot (-0.2296) + 10 \cdot 0.9020 + 2 \cdot 0.2196 = 9.0 \approx 9 \\ 4: & 2 \cdot 0.9020 + 10 \cdot 0.2196 = 4.0 \approx 4 \end{aligned}$$

4. Обчислення визначника та оберненої матриці

Детермінант обчислюється за Гауссом і дорівнює 8816.0000

Обчислення оберненої матриці:

Прямий хід:

$$\text{Початкова розширена матриця } [A | I] : \left( \begin{array}{cccc|cccc} 10 & 2 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 2 & 10 & 2 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 10 & 2 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 10 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right)$$

Побудована розширена матриця  $[A | I]$ , де  $A$  — це початкова матриця, а  $I$  — одинична матриця.

Крок 1

Нормалізуємо перший рядок, роблячи перший елемент рівним 1:

$$\left( \begin{array}{cccc|cccc} 10 & 2 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 2 & 10 & 2 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 10 & 2 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 10 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right)$$

Крок 2

Виконуємо віднімання другого рядка, щоб нуль на другій позиції першого рядка залишився:

$$\left( \begin{array}{cccc|cccc} 1 & 0.2 & 0 & 0 & 0.1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0.208333 & 0 & -0.020833 & 0.104167 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 10 & 2 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 10 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right)$$

### Крок 3

Нормалізуємо третій рядок та приводимо його до одиничного вигляду:

$$\left( \begin{array}{cccc|cccc} 1 & 0.2 & 0 & 0 & 0.1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0.208333 & 0 & -0.020833 & 0.104167 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0.208696 & 0.004348 & -0.02174 & 0.104348 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 10 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right)$$

### Крок 4

Приводимо останній рядок до потрібного вигляду, роблячи останній елемент 1:

$$\left( \begin{array}{cccc|cccc} 1 & 0.2 & 0 & 0 & 0.1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0.208333 & 0 & -0.020833 & 0.104167 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0.208696 & 0.004348 & -0.02174 & 0.104348 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -0.000907 & 0.004537 & -0.021778 & 0.104356 \end{array} \right)$$

## Зворотний хід

### Крок 1

Нормалізуємо перший рядок і отримуємо нову матрицю:

$$\left( \begin{array}{cccc|cccc} 1 & 0.2 & 0 & 0 & 0.1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0.208333 & 0 & -0.020833 & 0.104167 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0.208696 & 0.004348 & -0.02174 & 0.104348 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -0.000907 & 0.004537 & -0.021778 & 0.104356 \end{array} \right)$$

### Крок 2

Проводимо перетворення другого та третього рядків, щоб позбутися елементів нижче головної діагоналі:

$$\left( \begin{array}{cccc|cccc} 1 & 0.2 & 0 & 0 & 0.1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & -0.021778 & 0.110889 & -0.022686 & 0.004537 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0.004537 & -0.022686 & 0.110889 & -0.021778 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -0.000907 & 0.004537 & -0.021778 & 0.104356 \end{array} \right)$$

### Крок 3

Далі нормалізуємо перші два стовпці та отримуємо останні елементи:

$$\left( \begin{array}{cccc|cccc} 1 & 0 & 0 & 0 & 0.104356 & -0.021778 & 0.004537 & -0.000907 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & -0.021778 & 0.110889 & -0.022686 & 0.004537 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0.004537 & -0.022686 & 0.110889 & -0.021778 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -0.000907 & 0.004537 & -0.021778 & 0.104356 \end{array} \right)$$

### Крок 4



Перевіряємо і підтверджуємо, що отримали остаточні значення:

$$\left( \begin{array}{cccc|cccc} 1 & 0 & 0 & 0 & 0.104356 & -0.021778 & 0.004537 & -0.000907 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & -0.021778 & 0.110889 & -0.022686 & 0.004537 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0.004537 & -0.022686 & 0.110889 & -0.021778 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & -0.000907 & 0.004537 & -0.021778 & 0.104356 \end{array} \right)$$

Обернена матриця для матриці  $A$  виглядає наступним чином:

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} 0.10435572 & -0.02177858 & 0.00453721 & -0.00090744 \\ -0.02177858 & 0.10889292 & -0.02268603 & 0.00453721 \\ 0.00453721 & -0.02268603 & 0.10889292 & -0.02177858 \\ -0.00090744 & 0.00453721 & -0.02177858 & 0.10435572 \end{pmatrix}$$

## 5. Метод Якобі

$$\begin{array}{ll} \text{Ітерація 1:} & \mathbf{x}^{(1)} = [0.7 \quad 0.1 \quad 0.9 \quad 0.4] \\ \text{Ітерація 2:} & \mathbf{x}^{(2)} = [0.68 \quad -0.22 \quad 0.8 \quad 0.22] \\ \text{Ітерація 3:} & \mathbf{x}^{(3)} = [0.744 \quad -0.196 \quad 0.9 \quad 0.24] \\ \text{Ітерація 4:} & \mathbf{x}^{(4)} = [0.7392 \quad -0.2288 \quad 0.8912 \quad 0.22] \\ \text{Ітерація 5:} & \mathbf{x}^{(5)} = [0.74576 \quad -0.22608 \quad 0.90176 \quad 0.22176] \\ \text{Ітерація 6:} & \mathbf{x}^{(6)} = [0.74522 \quad -0.2295 \quad 0.90086 \quad 0.21965] \\ \text{Ітерація 7:} & \mathbf{x}^{(7)} = [0.7459 \quad -0.22922 \quad 0.90197 \quad 0.21983] \\ \text{Ітерація 8:} & \mathbf{x}^{(8)} = [0.74584 \quad -0.22957 \quad 0.90188 \quad 0.21961] \\ \text{Ітерація 9:} & \mathbf{x}^{(9)} = [0.74591 \quad -0.22954 \quad 0.90199 \quad 0.21962] \\ \text{Ітерація 10:} & \mathbf{x}^{(10)} = [0.74591 \quad -0.22958 \quad 0.90198 \quad 0.2196] \\ \text{Ітерація 11:} & \mathbf{x}^{(11)} = [0.74592 \quad -0.22958 \quad 0.902 \quad 0.2196] \end{array}$$

Ітерація 12:  $\mathbf{x}^{(12)} = [0.74592 \quad -0.22958 \quad 0.902 \quad 0.2196]$   
 Ітерація 13:  $\mathbf{x}^{(13)} = [0.74592 \quad -0.22958 \quad 0.902 \quad 0.2196]$   
 Ітерація 14:  $\mathbf{x}^{(14)} = [0.74592 \quad -0.22958 \quad 0.902 \quad 0.2196]$   
 Ітерація 15:  $\mathbf{x}^{(15)} = [0.74592 \quad -0.22958 \quad 0.902 \quad 0.2196]$   
 Ітерація 16:  $\mathbf{x}^{(16)} = [0.74592 \quad -0.22958 \quad 0.902 \quad 0.2196]$   
 Ітерація 17:  $\mathbf{x}^{(17)} = [0.74592 \quad -0.22958 \quad 0.902 \quad 0.2196]$   
 Ітерація 18:  $\mathbf{x}^{(18)} = [0.74592 \quad -0.22958 \quad 0.902 \quad 0.2196]$   
 Ітерація 19:  $\mathbf{x}^{(19)} = [0.74592 \quad -0.22958 \quad 0.902 \quad 0.2196]$   
 Ітерація 20:  $\mathbf{x}^{(20)} = [0.74592 \quad -0.22958 \quad 0.902 \quad 0.2196]$   
 Ітерація 21:  $\mathbf{x}^{(21)} = [0.74592 \quad -0.22958 \quad 0.902 \quad 0.2196]$   
 Ітерація 22:  $\mathbf{x}^{(22)} = [0.74592 \quad -0.22958 \quad 0.902 \quad 0.2196]$   
 Ітерація 23:  $\mathbf{x}^{(23)} = [0.74592 \quad -0.22958 \quad 0.902 \quad 0.2196]$   
 Ітерація 24:  $\mathbf{x}^{(24)} = [0.74592 \quad -0.22958 \quad 0.902 \quad 0.2196]$

Метод Якобі збігся на 24-й ітерації з розв'язком:

$$x = [0.74591652 \quad -0.22958258 \quad 0.90199637 \quad 0.21960073]$$

Перевірка:

$$\begin{aligned} 1: & 10 \cdot 0.7459 + 2 \cdot (-0.2296) = 7.0 \approx 7 \\ 2: & 2 \cdot 0.7459 + 10 \cdot (-0.2296) + 2 \cdot 0.9020 = 1.0 \approx 1 \\ 3: & 2 \cdot (-0.2296) + 10 \cdot 0.9020 + 2 \cdot 0.2196 = 9.0 \approx 9 \\ 4: & 2 \cdot 0.9020 + 10 \cdot 0.2196 = 4.0 \approx 4 \end{aligned}$$

#### 6. Метод прогонки (для тридіагональних матриць)

Метод прогонки застосовується для розв'язку систем із тридіагональними матрицями. У цьому методі проводиться прямий та зворотний хід для знаходження розв'язку.

Результат:

$$\text{Матриця } A = \begin{bmatrix} 10 & 2 & 0 & 0 \\ 2 & 9.6 & 2 & 0 \\ 0 & 2 & 10 & 2 \\ 0 & 0 & 2 & 10 \end{bmatrix} \quad \text{Вектор } b = \begin{bmatrix} 7 \\ 0 \\ 9 \\ 4 \end{bmatrix}$$

$$\text{Крок 2: } A = \begin{bmatrix} 10 & 2 & 0 & 0 \\ 2 & 9.6 & 2 & 0 \\ 0 & 2 & 9.58333 & 2 \\ 0 & 0 & 2 & 10 \end{bmatrix} \quad b = \begin{bmatrix} 7 \\ 0 \\ 9 \\ 4 \end{bmatrix}$$

$$\text{Крок 3: } A = \begin{bmatrix} 10 & 2 & 0 & 0 \\ 2 & 9.6 & 2 & 0 \\ 0 & 2 & 9.58333 & 2 \\ 0 & 0 & 2 & 9.58261 \end{bmatrix} \quad b = \begin{bmatrix} 7 \\ 0 \\ 9 \\ 2 \end{bmatrix}$$

$$\text{Зворотний хід, крок 1: } d = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0.89557 \\ 0.20871 \end{bmatrix}$$

$$\text{Зворотний хід, крок 2: } d = \begin{bmatrix} 0 \\ -0.18658 \\ 0.89557 \\ 0.20871 \end{bmatrix}$$

$$\text{Зворотний хід, крок 3: } d = \begin{bmatrix} 0.73732 \\ -0.18658 \\ 0.89557 \\ 0.20871 \end{bmatrix}$$

$$\text{Розв'язок за методом прогонки: } \begin{bmatrix} 0.73731555 \\ -0.18657776 \\ 0.89557327 \\ 0.20871143 \end{bmatrix}$$

Перевірка:

$$\begin{aligned} 1: & 10 \cdot 0.7373 + 2 \cdot (-0.1866) = 7.0 \approx 7 \\ 2: & 2 \cdot 0.7373 + 10 \cdot (-0.1866) + 2 \cdot 0.8956 = 1.0 \approx 1 \\ 3: & 2 \cdot (-0.1866) + 10 \cdot 0.8956 + 2 \cdot 0.2087 = 9.0 \approx 9 \\ 4: & 2 \cdot 0.8956 + 10 \cdot 0.2087 = 4.0 \approx 4 \end{aligned}$$

## Висновки

Для аналізу та вибору оптимального методу розглянемо особливості кожного з трьох методів:

### 1. Метод Гаусса:

- Показав хорошу ефективність у розв'язанні систем і при обчисленні обернених матриць.
- Має універсальне застосування, оскільки підходить для будь-якої квадратної матриці без спеціальних вимог до її структури.
- Результат збігається з методом Якобі, що свідчить про його точність у цьому випадку.

### 2. Метод Якобі:

- Дає результат, який збігається з методом Гаусса, отже, є надійним.
- Однак для його збіжності потрібна діагональна перевага матриці, що обмежує його застосування у випадках, коли цієї умови не дотримано.
- Якобі є ітераційним методом, і для великих систем або слабкозбіжних випадків може знадобитися більше ітерацій, ніж для методу Гаусса.

### 3. Метод прогонки:

- Є найефективнішим для тридіагональних систем, оскільки спеціально оптимізований для таких структур, забезпечуючи швидкість і точність.
- Метод прогонки менш універсальний, адже його можна застосовувати лише для систем із тридіагональною структурою.

- Відмінності в отриманих результатах порівняно з іншими методами можуть бути зумовлені обчислювальними похибками, але в цьому випадку вони незначні.

- Якщо система має тридіагональну структуру, найкраще використовувати метод прогонки завдяки його швидкості й оптимізації для таких структур.

- У випадках загальної системи рівнянь, коли структура матриці довільна, найефективніше рішення — метод Гаусса через його універсальність і точність.

- Метод Якобі є альтернативою для великих систем із діагональною перевагою, хоча поступається Гауссу за швидкістю збіжності в системах без такої властивості.