

### **3BIT**

до лабораторної роботи №2 з дисципліни "Чисельні методи" на тему:

"Прямі і ітераційні методи розв'язання систем лінійних алгебраїчних рівнянь"

Виконав

Студент 3 курсу
Групи ТТП-31
Факультету комп'ютерних наук та кібернетики
Олександр БАЖИН

# Зміст

Постановка задачі	3	
Теоретичні відомості та розрахунки	4	
Теорія		
Метод Гаусса		
Метод прогонки		
Метод Якобі		
Розрахунки	7	
Розв'язання методом Гаусса:	8	
Розв'язання методом прогонки:	10	
Розв'язання методом Якобі:	10	
Висновки	13	
Додатки	14	
Джерела	15	

## Постановка задачі

Згенерувати матрицю 4х4 з цілими елементами за модулем менше 10 та вектор правої частини з урахуванням обмежень та достатніх умов збіжності, що накладаються методами у варіанті. Порахувати визначник матриці та обернену матрицю тими методами, що мають відповідне застосування. Для ітераційного методу бажану точність розв'язку СЛАР зробити параметром, який може вводити користувач.

Мій варіант - 1.

Мені необхідно використати метод Гаусса, метод прогонки, метод Якобі.

Для обчислень можна обрати наступну матрицю:

$$A = \begin{bmatrix} -9 & 2 & -6 & 1 \\ 4 & -9 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 6 & -1 \\ -5 & 2 & -1 & -8 \end{bmatrix}$$

Вектор правої частини:

$$b = \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \\ 6 \\ 4 \end{bmatrix}$$

# Теоретичні відомості та розрахунки

### Теорія

В системі лінійних алгебраїчних рівнянь (СЛАР) Ax=b, де A- матриця розмірності  $n \times n$ , det  $A \neq 0$ , існує розв'язок і він єдиний.

#### Метод Гаусса

Для зменшення обчислювальної похибки в методі Гаусса використовують вибір головного елементу.

#### Метод Гауса

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = a_{1(n+1)} \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = a_{2(n+1)} \\ \dots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = a_{n(n+1)} \end{cases}$$

$$a_{i(n+1)} = b_i, \quad i = \overline{1, n}$$

$$a_{i(n+1)}^{(k)} = a_{ij}^{(k-1)} / a_{kk}^{(k-1)}, \quad k = \overline{1, n}$$

$$a_{ij}^{(k)} = a_{ij}^{(k-1)} - a_{ik}^{(k-1)} a_{kj}^{(k)}, \quad j = \overline{k+1, n+1}$$

$$a_{kk}^{(k-1)} \neq 0 \qquad i = \overline{k+1, n}$$

$$\begin{cases} x_1 + a_{12}^{(1)}x_2 + \dots + a_{1n}^{(1)}x_n = a_{1(n+1)}^{(1)} \\ a_{22}^{(1)}x_2 + \dots + a_{2n}^{(1)}x_n = a_{2(n+1)}^{(1)} \\ \dots \\ a_{n2}^{(1)}x_2 + \dots + a_{nn}^{(1)}x_n = a_{n(n+1)}^{(1)} \end{cases}$$

#### Прямий хід

$$\begin{split} a_{kj}^{(k)} &= a_{kj}^{(k-1)}/a_{kk}^{(k-1)}, \; k = \overline{1,n} \\ \\ a_{ij}^{(k)} &= a_{ij}^{(k-1)} - a_{ik}^{(k-1)}a_{kj}^{(k)}, \\ \\ j &= \overline{k+1,n+1}, \quad i = \overline{k+1,n} \\ \\ a_{kk}^{(k-1)} &\neq 0 \end{split}$$

#### Зворотній хід

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

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

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

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

#### Метод прогонки

Є частковим випадком методу Гаусса.

Метод використовується лише для тридіагональних матриць.

Критерій перевірки  $a_{ij}=0$  для всіх |i-j|>1 .

$$\begin{cases}
-c_0 y_0 + b_0 y_1 = -f_0; \\
\dots \\
a_i y_{i-1} - c_i y_i + b_i y_{i+1} = -f_i, \quad i = \overline{1, n-1}; \\
\dots \\
a_n y_{n-1} - c_n y_n = -f_n;
\end{cases}$$

**Достатия** умова стійкості. Нехай коефіцієнти  $a_0, b_0 = 0; c_0, c_n \neq 0; a_i, b_i, c_i \neq 0; i = \overline{1, n-1}$ . Якщо виконуються умови:

- 1)  $|c_i| \ge |a_i| + |b_i|$ ,  $i = \overline{0, n}$ ;
- 2)  $\exists i : |c_i| > |a_i| + |b_i|$ ,

то метод є стійким:  $|\alpha_i| \leq 1$ ;  $|z_i| > 1$ ,  $i = \overline{1, n}$ .

Прямий хід метода Гаусса в методі прогонки відповідає знаходженню прогонкових коефіцієнтів:

$$\alpha_1 = \frac{b_0}{c_0};$$
 $\beta_1 = \frac{f_0}{c_0};$ 
 $\alpha_{i+1} = \frac{b_i}{z_i};$ 
 $\beta_{i+1} = \frac{f_i + a_i \beta_i}{z_i};$ 
 $z_i = c_i - \alpha_i a_i;$ 
 $i = \overline{1, n-1}.$ 

Зворотній ход:

$$y_n = \frac{f_n + a_n \beta_n}{z_n}; \qquad y_i = \alpha_{i+1} y_{i+1} + \beta_{i+1}, \qquad i = \overline{n-1, 0}.$$

Складність методу прогонки: Q(n) = 8n - 2.

Зауваження. Методом прогонки можна знайти визначник:

$$Det A = -c_0 \cdot (-z_1) \cdot \dots \cdot (-z_n).$$

#### Метод Якобі

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

**Достатня умова збіжності**. Якщо  $\forall i: i=\overline{1,n}$  виконується нерівність:

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

Умова припинення методу:  $||x^n - x^{n-1}|| \le \varepsilon$ .

Зауваження. В якості норми зазвичай обирають неперервну (кубічну) норму вектору:  $||x||_{\infty} = \max_{1 \le i \le n} |x_i|$ .

**Необхідні і достатні умови збіжності**. Для  $\forall x^0$  ітераційний процес методу Якобі (21) збігається тоді і тільки тоді, коли  $|\lambda| < 1$ , де  $\lambda$  – це корені нелінійного рівняння:

$$\begin{vmatrix} \lambda a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & \lambda a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & \lambda a_{nn} \end{vmatrix} = 0.$$

Зауваження. При розв'язанні системи лінійних алгебраїчних рівнянь перевіряють достатні умови збіжності. Якщо в задачі необхідно щось довести, знайти область збіжності, то використовують необхідні і достатні умови збіжності.

### Розрахунки

Визначник матриці (det A) = -3997. Не дорівнює нулю, отже є один розв'язок. Також матриця невироджена.

$$\overline{A_0} = \begin{bmatrix} -9 & 2 & -6 & 1 \\ 4 & -9 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 6 & -1 \\ -5 & 2 & -1 & -8 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \\ 6 \\ 4 \end{bmatrix}_{\text{це розширена матриця.}}$$

Обернена матриця:

$$\mathbf{A}^{-1} = \left( \begin{array}{cccc} -\frac{431}{4189} & -\frac{169}{4189} & \frac{441}{4189} & -\frac{109}{4189} \\ -\frac{183}{4189} & -\frac{548}{4189} & \frac{265}{4189} & -\frac{56}{4189} \\ \frac{77}{4189} & -\frac{67}{4189} & \frac{621}{4189} & -\frac{68}{4189} \\ \frac{214}{4189} & -\frac{23}{4189} & -\frac{287}{4189} & -\frac{461}{4189} \end{array} \right)$$

### Розв'язання методом Гаусса:

Формуємо розширену матрицю. Прямий хід приводить матрицю до верхньотрикутникутного вигляду.

Зворотний хід поступово обчислює значення невідомих х.

Результат програмованих обчислень (файл gauss\_method.py):

Початкова розширена матриця:							
Крок Початок:							
+    x1	x2	x3	x4	b			
-9.0000     4.0000     1.0000	-2.0000     -2.0000     -9.0000     -1.0000	-6.0000 1.0000 6.0000	1.0000   0.0000   -1.0000   -8.0000	2.0000   2.0000   -1.0000   6.0000   4.0000			
-5.0000   2.0000   -1.0000   -8.0000   4.0000   +							
x1	x2	x3	x4	ь			
-9.0000   0.0000   0.0000   0.0000	-2.0000  -9.8889  -1.2222   3.1111	-6.0000 -1.6667 5.3333 2.3333	1.0000 0.4444 -0.8889 -8.5556	2.0000    -0.1111     6.2222     2.8889			
Крок Прямий хід (крок 2):							
+   x1	x2	x3	x4	b			
-9.0000   0.0000   0.0000   0.0000	-2.0000  -9.8889   0.0000   0.0000	-6.0000 -1.6667 5.5393 1.8090	1.0000 0.4444 -0.9438 -8.4157	2.0000    -0.1111     6.2360     2.8539			
++ Крок Прямий хід (крок 3):							
x1	x2	х3	x4	ь			
-9.0000   0.0000   0.0000   0.0000	-2.0000  -9.8889   0.0000   0.0000	-6.0000 -1.6667 5.5393 0.0000	1.0000 0.4444 -0.9438 -8.1075	2.0000    -0.1111     6.2360     0.8174			
+	H		<del></del>	·			

#### Розв'язання методом прогонки:

Обчислення відбувалися з застосуванням програмованих засобів (файл thomas\_algorithm.py). Також врахована перевірка чи є матриця тридіагональною.

```
Матриця не тридіагональна. Використовуємо метод Гаусса.
Розв'язок СЛАР: [-0.93244934 -0.1801351 1.10858144 -0.10082562]
```

Оскільки матриця не є тридіагональною, ми використовуємо метод Гаусса. Розв'язок збігається.

### Розв'язання методом Якобі:

Початкове наближення вектора х обрано нульовим вектором.

Для кожного елемента  $x_{i}$  обчислюємо нове значення за формулою:

$$x_i^{(k+1)} = rac{b_i - \sum_{j=0, j 
eq i}^{n-1} a_{ij} x_j^{(k)}}{a_{ii}}$$

де  $a_{ii}$  - діагональний елемент матриці A, а  $b_i$  - відповідний елемент вектора правої частини.

Ітерації тривають, доки норма різниці між новим і попереднім наближеннями  $||x^{(k+1)}-x^{(k)}||_{\infty}$  не стане меншою за задану точність або доки не буде досягнуто максимальну кількість ітерацій.

Точність буде дорівнювати  $10^{-5}$ .

+   Ітерація	x_1	x_2	x_3	   x_4	++   Максимальна зміна	
1	-0.222222	0.111111	1.000000	-0.500000	1.000000e+00	
2	-0.969136	0.123457	0.972222	-0.458333	7.469136e-01	
3	-0.948731	-0.211591	1.105710	0.015046	4.733796e-01	
4	-0.910670	-0.187691	1.125364	-0.098155	1.132009e-01	
5	-0.941662	-0.168591	1.104137	-0.118424	3.099214e-02	
6	-0.934008	-0.184723	1.109108	-0.091626	2.679841e-02	
7	-0.930758	-0.180769	1.109610	-0.101065	9.438648e-03	
7	-0.930758	-0.180769	1.109610	-0.101065	9.438648e-03	
8	-0.933020	-0.179269	1.108154	-0.102169	2.262027e-03	
9	-0.932506	-0.180436	1.108597	-0.100199	1.970664e-03	
10	-0.932323	-0.180159	1.108645	-0.100867	6.685804e-04	
11	-0.932491	-0.180072	1.108550	-0.100918	1.681586e-04	
12	-0.932452	-0.180157	1.108583	-0.100780	1.387375e-04	
13	-0.932441	-0.180136	1.108586	-0.100830	4.985292e-05	
14	-0.932453	-0.180131	1.108579	-0.100832	1.182926e-05	
15	-0.932449	-0.180137	1.108582	-0.100822	9.609077e-06	
<del>++</del>						
Розв'язок методом Якобі:						
Вектор розв'язку: [-0.93244948 -0.18013676 1.10858165 -0.10082227]						
Кількість ітерацій: 15						

За програмованими обрахунками (файл jacobi\_method.py), за 15 ітерацій методом Якобі, я отримав вектор розв'язку

$$egin{bmatrix} -0,93244948 \ -0,18013676 \ 1,10858165 \ -0,10082227 \end{bmatrix}$$

Зробимо перевірку, помноживши обрану матрицю А на отриманий вектор х:

$$\begin{pmatrix} -9 & 2 & -6 & 1 \\ 4 & -9 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 6 & -1 \\ -5 & 2 & -1 & -8 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} -0.93244 \\ -0.18013 \\ 1.108581 \\ -0.10082 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1.279394 \\ -1.000009 \\ 5.999996 \\ 3.999919 \end{pmatrix}$$

Бачимо, що отриманий вектор співпадає з вектором b, що ми спершу обрали. Отже ми правильно розв'язали дану СЛАР.

### Висновки

Я запрограмував методи обчислень та отримав результат, що пройшов перевірку.

Методи Гаусса, прогонки (алгоритм Томпсона) та Якобі викладені в звіті. Репозиторій на відкритий код надано в Додатку звіту.

# Додатки

1. Посилання на репозиторій з програмним кодом для обрахунку в даній лабораторній роботі <a href="https://github.com/OleksandrBazhyn/NM\_lab-2.git">https://github.com/OleksandrBazhyn/NM\_lab-2.git</a>

## Джерела

- Wolfram Alpha
   https://www.wolframalpha.com/
- 2. Чисельні методи (для студентів факультету комп'ютерних наук та кібернетики, ОП "Системний аналіз"): навчальний посібник / Голубєва К.М., Кашпур О.Ф., Клюшин Д.А. Київ: 2022. 145 с.

https://drive.google.com/file/d/1LJgICielCiIpSBoO3L9Vt-AxHxGwmWiA/view