Київський національний університет імені Тараса Шевченка

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 Сіхневич Святослав

Зміст

Постановка задачі	3
Теоретичні відомості та розрахунки	
Теорія	
Метод Гаусса	
Метод прогонки	
Метод Якобі	
Розрахунки	
Розв'язання методом Гаусса	
Розв'язання методом прогонки	
Розв'язання методом Якобі	
Висновок	
Додатки	

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.

Необхідно використати метод Гаусса, метод прогонки, метод Якобі. Для обчислень можна обрати наступну матрицю:

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

Вектор правої частини:

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

Метод прогонки

€ 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:

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:

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

Зворотній ход:

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

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 λ — 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.

$$\bar{\mathbf{A}}_0 = \begin{bmatrix} -9 & 2 & -6 & 1 \\ 4 & -9 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 6 & -1 \\ -5 & 2 & -1 & -8 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \\ 6 \\ 4 \end{bmatrix}$$
 це розширена матриця.

Обернена матриця:

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

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):

ок Початок:							
9.0000	-2.0000	-6.0000	1.0000	2.0000			
4.0000	-9.0000	1.0000	0.0000	-1.0000			
1.0000	-1.0000	6.0000	-1.0000	6.0000			
5.0000	2.0000	-1.0000	-8.0000	4.0000			
к Прямиі	й хід (крою	(1):	·	ı .			
x1	x2	х3	x4	b			
9.0000	-2.0000	-6.0000	1.0000	2.0000			
0.0000	-9.8889	-1.6667	0.4444	-0.1111			
0.0000	-1.2222	5.3333	-0.8889	6.2222			
0.0000	3.1111	2.3333	-8.5556	2.8889			
	ļl		ļ				
х1	x2	х3	x4	b			
0.0000	-2.0000	c 0000	4 0000				
9.0000	-2.0000	-6.0000	1.0000	2.0000			
0.0000	-9.8889	-1.6667	0.4444				
				-0.1111			
0.0000	-9.8889	-1.6667	0.4444	2.0000 -0.1111 6.2360 2.8539			
0.0000 0.0000 0.0000 	-9.8889 0.0000 0.0000 й хід (крою	-1.6667 5.5393 1.8090	0.4444 -0.9438 -8.4157 	-0.1111 6.2366 2.8539			
0.0000 0.0000 0.0000 ж Прямиі х1	-9.8889 0.0000 0.0000 хід (крон	-1.6667 5.5393 1.8090 (3):	0.4444 -0.9438 -8.4157	-0.1111 6.2366 2.8539			
0.0000 0.0000 0.0000 к Прямиі х1	-9.8889 0.0000 0.0000 хід (крон х2 -2.0000	-1.6667 5.5393 1.8090 (3): x3	0.4444 -0.9438 -8.4157 	-0.1111 6.2366 2.8539 b 2.0006			
0.0000 0.0000 0.0000 к Прямиі х1	-9.8889 0.0000 0.0000 хід (крон	-1.6667 5.5393 1.8090 (3):	0.4444 -0.9438 -8.4157	-0.1111 6.2366 2.8539			

Розв'язання методом прогонки:

Обчислення відбувалися з застосуванням програмованих засобів (файл thomas_algorithm.py). Також врахована перевірка чи ϵ матриця тридіагональною.

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

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

Розв'язання методом Якобі:

Початкове наближення вектора х обрано нульовим вектором.

Для кожного елемента? 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 а_іі - діагональний елемент матриці A, а b_і - відповідний елемент вектора правої частини.

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

Точність буде дорівнювати 10^{-5}

[терація	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

За програмованими обрахунками (файл jacobi_method.py), за 15 ітерацій методом Якобі, ми отримали 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.

Висновок:

Отже, ми запрограмували методи обчислень та отримали результат, що пройшов перевірку.

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

Додатки

Посилання на репозиторій з програмним кодом для обрахунку в даній лабораторній роботі: https://github.com/Svyatoslavk27/NM_2lab