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

Лабораторна робота №2

Чисельні методи в інформатиці "Розв'язок СЛАР прямим та ітерацінйими методами" <u>Варіант №8</u>

> Виконав студент групи IПС-31 Тесленко Назар Олександрович

Постановка задачі:

Варіант №8

Розв'язати СЛАР наступними методами:

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

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

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

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

- Методом Зейделя розв'язати систему рівнянь

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

Теоретичний опис та обгрунтування:

Метод Гаусса

Прямий метод вирішення СЛАР типу Ax = b

Розглядаємо даний алгоритм з вибором головного елементу по стовпцях. Ведучим елементом матрциі A обирається максимальний по модулю елемент стовпця, що розглядається:

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

де:

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

k - номер поточного стовпця

і - 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:

$$\widehat{A}_{k} = P_{k} A_{k-1}$$

Для занулення елементів під головною діагоналлю використовується матрицю М. М матриця зберігає множники, що використовуються для виключенян елментів під головною діагоналлю під час прямого ходу. Кожен елемент цієї матриці обчислюється за формулою:

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

 $m_{kk} = rac{1}{a_{kk}}$ - для елементів головної діагоналі

За допомгою 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 трукутньої матриці.

Для знаходження розв'язку застосовуємо зворотні хід Гаусса:

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

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

Пошук визначника:

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

Метод квадратного кореня

Прямий метод для розв'яування СЛАР типу Ах=b

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

Матрицю А представимо у вигляді: $A = S^T DS$

Матриця S - верхня трикутна матриця

Матриця D - діагональна матриця для збереження знаку ведучих елементів Формули заповнення матриці S:

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

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

Формули заповнення матриці D:

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

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

$$S^T D y = b$$

А з другої - х:

$$Sx = y$$

Пошук визначника:

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

Метод Зейделя

Ітераційни метод для розв'язання СЛАР типу Ах=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:

$$\left| x^{k+1} - x^k \right| \le \varepsilon$$

Достатні умови збіжності:

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

$$\left| a_{ii} \right| \ge \sum_{j=1, j \ne i}^{n} \left| a_{ij} \right|$$

то ітераційний процес методу Зейделя збігається з лінійною швидкістю.

• Якщо $A = A^T > 0$, то ітераційни процес методу Зейделя збігається з лівнійною швидкістю.

Необхідні і досстатні умови збіжності:

• Для $\forall x^0$ ітераційний процес методу Зейделя збігається тоді і тільки тоді, коли $|\lambda| < 1$, де λ - корені нелійнійного 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
            3.000
                      2.000
  0.000
                               6.000
                                          36.000
            5.000
                     1.000
                               0.000
                                          15.000
   2.000
            1.000
                      4.000
                               2.000
                                          22.000
   0.000
```

Починаємо прямий хід - зводимо матрицю до верхньої трикутної

```
Working on column 0
Eliminate element A[1,0] using factor = 0.000
Eliminate element A[2,0] using factor = 0.286
Eliminate element A[3,0] using factor = 0.000
Matrix after elimination step:
   7.000
           2.000 3.000
                             0.000
                                       20.000
  0.000
           3.000
                    2.000
                             6.000
                                       36.000
           4.429
                    0.143
                             0.000
                                        9.286
  0.000
           1.000
                    4.000
                                       22.000
   0.000
                             2.000
```

```
Working on column 3
Matrix after elimination step:
                      3.000
   7.000
            2.000
                               0.000
                                          20.000
            4.429
                      0.143
                                           9.286
   0.000
                               0.000
            0.000
                      3.968
                                          19.903
   0.000
                               2.000
   0.000
                               5.041
                                          20.163
            0.000
                      0.000
```

Після отриманого результату, починаємо зворотній хід для коренів СЛАР:

Знаходження детермінаннту 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

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:

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 satisified: A=A^T \n")
```

The sufficient condition is satisified: A=A^T

Обраховуємо матриці S та D:

Обраховуємо дві СЛАР:

$$\bullet \quad S^T D y = b$$

```
# 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])
```

```
\bullet 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 cond(A) матриці характеризує чутливість розв'язку системи Ax=b до похибок у даних A та b.

Обчислюємо за формулою:

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

Обираємо inf-норму - найбільша сума по рядках матриці

$$||A||_{inf} = \max_{i} \sum_{j} |a_{ij}|$$

```
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

$$\left| a_{ii} \right| \ge \sum_{j=1, j \ne i}^{n} \left| a_{ij} \right|$$

то ітераційний процес методу Зейделя збігається з лінійною швидкістю.

• Якщо $A = A^T > 0$, то ітераційни процес методу Зейделя збігається з лівнійною 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:

```
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 $\epsilon=1e-4$

Результуючий вектор:

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

Перевіримо коректність знеайдених коренів:

$$4*2$$
 +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

Знайдені корені задовільняють систему, отже алгоритм виконується вірно.

Github code