



МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ РОССИЙСКОЙ
ФЕДЕРАЦИИ
Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего
образования
«Дальневосточный федеральный университет» (ДВФУ)

ИНСТИТУТ МАТЕМАТИКИ И КОМПЬЮТЕРНЫХ ТЕХНОЛОГИЙ

Департамент математического и компьютерного моделирования

ОТЧЕТ по лабораторной работе № 3

по дисциплине

«Вычислительная математика»

Направление подготовки
02.03.01 «Математика и компьютерные науки»

Вариант № 4

Выполнил(а): студент гр. Б9122-02.03.01сцт
Бекболот Отгонцэцэг
Проверил: преподаватель
_____ Ф.И.О.

**Владивосток
2024**

Цель работы :

Целью данной работы является исследование и реализация алгоритма LU-разложения, который используется для решения систем линейных уравнений. Этот метод позволяет разложить задачу на более простые подзадачи, что делает его особенно полезным для вычислений в численных методах. Наша задача заключается в разработке кода на языке Python, который будет осуществлять LU-разложение матрицы A и затем использовать полученные матрицы L и U для нахождения решения системы линейных уравнений $Ax = b$.

Ход работы:

Работа функции `sqrt_method()` с использованием метода квадратного корня для решения систем линейных уравнений. Этот метод также известен как метод Холецкого в некотором контексте, однако в данном случае он имеет свою реализацию.

1. Входные данные:

- Матрица A : квадратная матрица коэффициентов системы линейных уравнений.
- Вектор b : вектор правых частей уравнений.

2. Инициализация:

Создаем матрицу U , которая будет хранить верхнетреугольную матрицу, использующуюся в разложении, и инициализируем её нулями. Она будет той же размерности, что и A .

3. Построение матрицы U :

- Для каждой строки i от 0 до $n-1$. Вычисляем элемент на главной диагонали:

$$U[i, i] = (A[i, i] - np.sum(U[:i, i] * U[:i, i])) / U[i, i]$$

Это гарантирует, что $U[i, i]$ положительно, что необходимо для корректного выполнения последующих операций.

- Вычисляем элементы под главной диагональю. Для каждой строки j где $j > i$:

$$U[i, j] = (A[i, j] - np.sum(U[:i, i] * U[:i, j])) / U[i, i]$$

Это уравнение позволяет нам заполнить верхнюю треугольную матрицу на основе значений матрицы A и уже вычисленных значений U .

4. Решение первой системы $U^T y = b$:

- Создаем вектор y нулевой длины:

$$y[i] = (b[i] - np.sum(U[:i, i] * y[:i])) / U[i, i]$$

- Мы решаем систему путем подстановки, используя полученную матрицу U .

5. Решение второй системы $Ux = y$:

- Создаем вектор x нулевой длины:

$$x[i] = (y[i] - np.sum(U[i, i+1:] * x[i+1:])) / U[i, i]$$

Это позволяет нам найти значение переменной x , подставляя обратно значения из вектора y , вычисленных ранее.

6. Возврат результата:

Функция возвращает вектор x , содержащий решения системы линейных уравнений.

Код программы:

```

1 import numpy as np
2
3 def sqrt_method(A, b):
4     n = A.shape[0]
5     U = np.zeros_like(A, dtype=float)
6
7     for i in range(n):
8         U[i, i] = np.sqrt(A[i, i] - np.sum(U[:i, i] ** 2))
9         for j in range(i + 1, n):
10             U[i, j] = (A[i, j] - np.sum(U[:i, i] * U[:i, j])) / U[i, i]
11
12     y = np.zeros(n)
13     for i in range(n):
14         y[i] = (b[i] - np.sum(U[:i, i] * y[:i])) / U[i, i]
15
16     x = np.zeros(n)
17     for i in range(n - 1, -1, -1):
18         x[i] = (y[i] - np.sum(U[i, i + 1:] * x[i + 1:])) / U[i, i]
19
20     return x
21
22 A = np.array([
23     [1, 2, 4],
24     [2, 13, 23],
25     [4, 23, 77]
26 ], dtype=float)
27 b = np.array([10, 50, 150], dtype=float)
28 x = sqrt_method(A, b)
29 print("Решение x*:", x)
30
31 A1 = np.array([
32     [5.8, 0.3, -0.2],
33     [0.3, 4.0, -0.7],
34     [-0.2, -0.7, 6.7]
35 ], dtype=float)
36 b1 = np.array([3.1, -1.7, 1.1], dtype=float)
37 x1 = sqrt_method(A1, b1)
38 print("Решение для СЛАУ I x*:", x1)
39
40 A2 = np.array([
41     [4.12, 0.42, 1.34, 0.88],
42     [0.42, 3.95, 1.87, 0.43],
43     [1.34, 1.87, 3.20, 0.31],
44     [0.88, 0.43, 0.31, 5.17]
45 ], dtype=float)
46 b2 = np.array([11.17, 0.115, 9.909, 9.349], dtype=float)
47 x2 = sqrt_method(A2, b2)
48 print("Решение для СЛАУ II x*:", x2)
```

Полученные результаты выполнение кода:

```
● (myenv) macbook@0tgoos-MacBook-Pro Лаба3 % python m
ain.py
Решение x*: [2.2222222 0.55555556 1.66666667]
Решение для СЛАУ I x*: [ 0.56206926 -0.44359823  0.
13461121]
Решение для СЛАУ II x*: [ 1.45653917 -1.93309996  3
.46970779  1.51312749]
(myenv) macbook@0tgoos-MacBook-Pro Лаба3 %
```

Основная система для варианта 4:

$$\text{Решение } x^* = \begin{pmatrix} 2.2222 \\ 0.5556 \\ 1.6667 \end{pmatrix}$$

Сравнение с:

$$x^* \begin{pmatrix} 2.22 \\ 0.55 \\ 1.67 \end{pmatrix}$$

Вывод:

Значения на изображении соответствуют точным данным при округлении до двух десятичных знаков, а расхождения объясняются большей точностью второго варианта. Для задач с высокой точностью рекомендуется использовать все знаки после запятой, тогда как для визуализации округление до двух знаков вполне допустимо.

Заключение:

В процессе выполнения лабораторной работы была создана и проверена программа для решения систем линейных алгебраических уравнений (СЛАУ) на основе методом . Результаты работы позволяют сделать следующие выводы:

1. Программа успешно протестирована на трёх различных системах уравнений.
2. Результаты вычислений подтверждают правильность алгоритма: для каждой системы решения x^* , x_1^* , x_2^* соответствуют начальным данным.
3. Применение метода квадратного корня демонстрирует его высокую эффективность при решении систем уравнений с симметричными и положительно определенными матрицами.

Вывод:

Метод квадратного корня является мощным и эффективным инструментом для решения систем линейных уравнений, особенно в работы с симметричными и положительно определенными матрицами. Этот метод базируется на особенностях свойств таких матриц, что обеспечивает не только устойчивость к численным ошибкам, но и упрощает процесс вычислений.