Санкт-Петербургский национальный исследовательский университет информационных технологий, механики и оптики Факультет программной инженерии и компьютерной техники

Вычислительная математика Лабораторная №1

> Выполнил: Беляков Дмитрий Группа: Р3210 Преподаватель: Перл О.В.

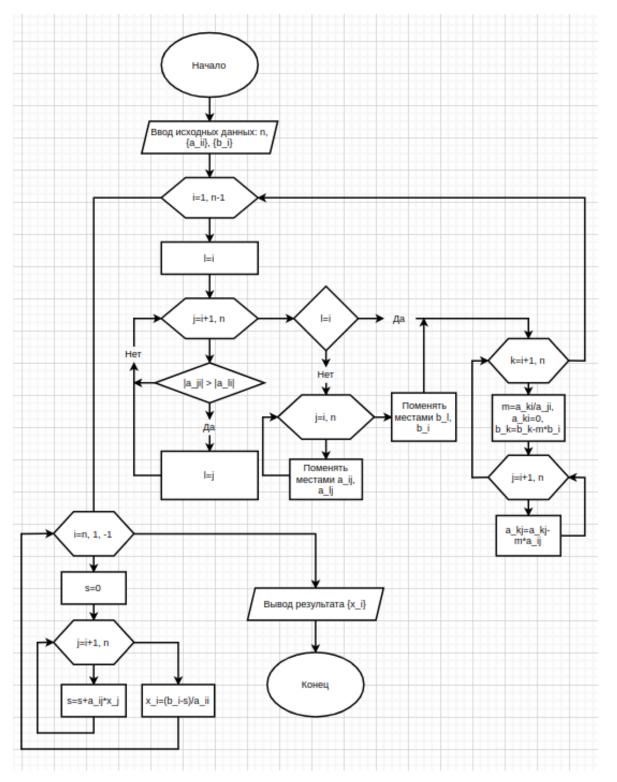
Описание метода

Схема с выбором главного элемента является одной из модификаций метода Гаусса.

Главная идея метода — перестановка уровнений таким образом, чтобы на очередном этапе прямого хода ведущим элементом оказался наибольший по модулю в столбце элемент. Данные перестановки производятся для повышения точности метода.

Рассмотрим подробнее: на k-ом шаге алгоритма в k-ом столбце выбирается максимальный по модулю элемент от k-ого до последнего ($i=k,\ k+1,\ ...,\ n$). Строки i и k меняются местами. Таким образом реализуется выбор главного элемента «по столбцу». Для выбора главного элемента «по строке» алгоритм аналогичен, только элемент выбирается в k-ой строке от k-ого элемента и до последнего ($j=k,\ k+1,\ ...,\ n$). Стобцы j и k меняются местами.

Блок-схема



```
Листинг кода
```

```
import numpy as np
def transform_to_triangular_matrix(matrix: np.ndarray, matrix_size: int):
  swaps_number = 0
  for i in range(matrix_size-1):
     max column value index = np.argmax(np.abs(matrix[i:, i])) + i
     assert np.abs(matrix[max column value index, i]) != 0, "Однозначаного решения нет"
     if i != max_column_value_index:
       matrix[[i, max column value index]] = matrix[[max column value index, i]]
       swaps_number +=1
     for j in range(i, matrix_size-1):
       matrix[j+1] = matrix[j+1] - matrix[i] * matrix[j+1, i] / matrix[i, i]
     matrix[i+1:,i] = 0
  assert np.abs(matrix[matrix_size-1, matrix_size-1]) != 0, "Однозначного решения нет"
  return swaps number
def comp determinant(matrix: np.ndarray, swaps number: int, matrix size: int):
  diagonal = [i for i in range(matrix_size)]
  determinant = np.prod(matrix[diagonal, diagonal])
  return determinant if swaps_number % 2 == 0 else -determinant
def comp_back_substitution(matrix: np.ndarray, matrix_size: int):
  decision_vector = np.zeros(matrix_size)
  for i in range(matrix_size-1, -1, -1):
     decision vector[i] = (matrix[i, matrix_size] - np.sum(decision_vector * matrix[i, :matrix_size]))/matrix[i,i]
  return decision_vector
def comp_residual(source_matrix: np.ndarray, decision_vector: np.ndarray, matrix_size: int):
  return np.sum(source matrix[:, :matrix size] * decision vector, axis = 1) - source matrix[:, matrix size]
def solve by ghaussian method(source matrix: np.array):
  matrix_size = source_matrix.shape[0]
  transformed_matrix = source_matrix.copy()
```

swaps_number = transform_to_triangular_matrix(transformed_matrix, matrix_size) determinant = comp_determinant(transformed_matrix, swaps_number, matrix_size) decision_vector = comp_back_substitution(transformed_matrix, matrix_size) residual = comp_residual(source_matrix, decision_vector, matrix_size)

return transformed_matrix, determinant, decision_vector, residual

Примеры и результаты работы

Тестовые данные

6 1 2 3 4 5 6 21 -10 14 23 6 -20 11 24 0 2 3 0.5 1.5 -5 2 12 5 7 8 9 10 51 0 0 0 5 0 0 5 1 2 1 1 1 1 7

Результат работы программы

Определитель: -106882.4999999999

Треугольная матрица:

12.0 5.0 7.0 8.0 9.0 10.0 51.0

 $0.0\ 18.1666666666666668\ 28.8333333333333332\ 12.666666666666668\ -12.5\ 19.33333333333336\ 66.5$

 $0.0\ 0.0\ -2.0963302752293576\ -0.7706422018348623\ 1.3394495412844034\ -1.518348623853211\ -3.045871559633027\ 0.0\ 0.0\ 0.0\ 5.0\ 0.0\ 0.0\ 5.0$

 $0.0\ 0.0\ 0.0\ 0.0\ 5.277899343544857\ 3.5514223194748364\ 8.829321663019693$

 $0.0\ 0.0\ 0.0\ 0.0\ 0.0\ -8.862562189054728\ -8.862562189054728$

Невязки: 0.0 3.552713678800501e-15 0.0 0.0 0.0 0.0

Ожидаемое решение

111111

Тестовые данные

6 1 2 3 4 5 6 21 -10 14 23 6 -20 11 24 0 2 3 0.5 1.5 -5 2 12 5 7 8 9 10 51 0 0 0 0 0 0 0 1 2 1 1 1 1 7

Результат работы программы

Однозначного решения нет

Вывод

Плюсы:

- 1. При значениях определителя близких к нулю, даёт малые невязки
- 2. Даёт решение за конечное число арифметических операций
- 3. Наличие однозначного решения можно проверить на этапе преобразования к треугольной матрице Минусы:
- 1. Требует хранение всей матрицы в памяти

Сравнение с другими методами:

- 1. По сравнению с методом Гаусса даёт меньшую погрешность: так как на главной диагонали могут оказаться числа близкие к нулю, увеличивается влияение ошибок округления. Постолбцовый метод выбора главного элемента позволяет уменьшить вычислительные погрешности.
- 2. Происходит накапливание погрешностей в процессе решения, так как на каждом этапе используются результаты предыдущих вычислений, что характерно для прямых методов, в отличие от итерационных, точность которых практически не зависит от предыдущих операций.
- 3. Также большим преимуществом итерационных методов является возможность регулирования точности вычисления.
- 4. Алгоритмы итерационных методов относительно более сложные, чем алгоритмы прямых методов