# Университет ИТМО

Факультет программной инженерии и компьютерной техники

# Вычислительная математика Лабораторная работа №1

Вариант – Метод Гаусса-Зейделя

Выполнил:

Ким Даниил Кванхенович

Группа:

P3231

Преподаватель:

Перл Ольга Вячеславовна

2022

4 семестр

# Описание метода, расчетные формулы:

- 1) Итерационные методы для решения СЛАУ метод простых итераций, метод Гаусса-Зейделя в отличие от прямых методов, не имеют точного количества шагов, за которое будет получен ответ. Это следствие того, что в каждой итерации методы используются значения с предыдущей / начальные значения и на их основе рассчитываются новые значения, которые будут иметь меньшую погрешность. Другими словами, количество шагов, за которое будет найдено, решение зависит от требуемой точности решения и скорости сходимости процесса. Последнее, как правило, не поддается расчетам.
- 2) Выведем основную формулу на примере СЛАУ с 4 неизвестными и 4 уравнениями:

$$\begin{cases} a_{41} \times_4 & + & a_{42} \times_2 & + & a_{43} \times_3 & + & a_{44} \times_4 & = b_4 \\ a_{24} \times_4 & + & a_{22} \times_2 & + & a_{23} \times_3 & + & a_{24} \times_4 & = b_2 \\ a_{34} \times_4 & + & a_{32} \times_2 & + & a_{55} \times_3 & + & a_{34} \times_4 & = b_3 \\ a_{41} \times_4 & + & a_{42} \times_2 & + & a_{43} \times_3 & + & a_{44} \times_4 & = b_4 \end{cases}$$

$$X_i = \frac{b_i - \sum_{i \neq k} a_{ik} \cdot x_k}{a_{ii}} = \frac{-1}{a_{ii}} \cdot \left( \sum_{i \neq k} a_{ik} \cdot x_k - b_i \right)$$

Сумму по k от 1 до n, не включая k = i ,можно расписать на две суммы:

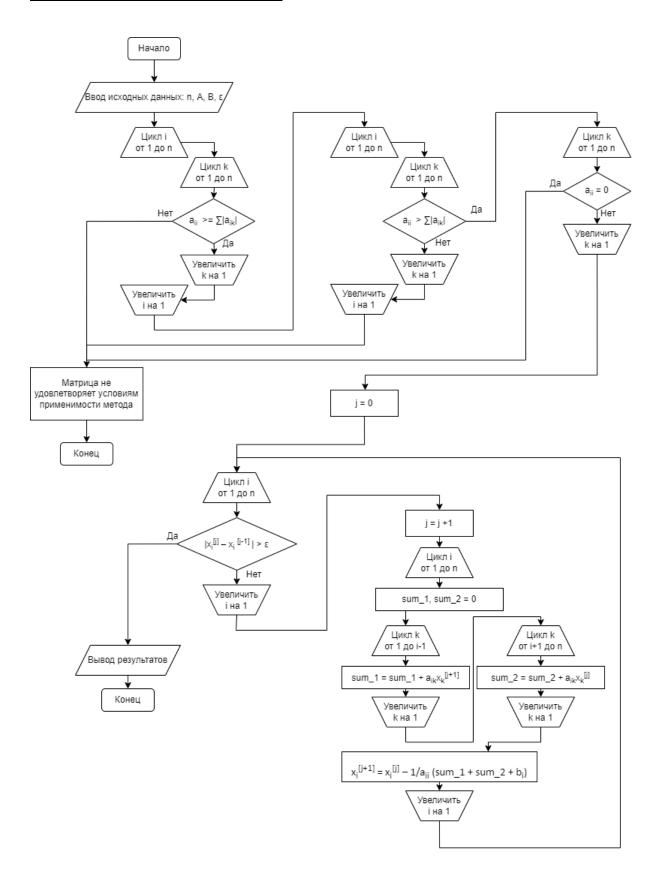
$$\sum_{k \neq i} \alpha_{ik} \cdot \chi_k = \sum_{k=1}^{i-1} \alpha_{ik} \cdot \chi_k + \sum_{k=i+1}^{h} \alpha_{ik} \cdot \chi_k$$

$$X_i = \frac{-4}{\alpha_{ii}} \left( \sum_{k=4}^{k=4} \alpha_{ik} \cdot X_k + \sum_{k=1+4}^{h} \alpha_{ik} \cdot X_k - b_i \right)$$

В следствие того, что в каждой итерации мы считаем неизвестные один за другим, при подсчете  $x_i$  неизвестные  $x_k$ , где 1 <= k < i, будут уже подсчитаны. Их можно поставить в левую сумму. Таким образом, метод повышает скорость схождения процесса используя свежеполученные данные.

$$X_i^{[j+4]} = \frac{-4}{a_{ii}} \left( \sum_{k \neq 4}^{i-4} a_{ik} \cdot X_k^{[j+4]} + \sum_{k=i+4}^{n} a_{ik} \cdot X_k^{[i+4]} - b_i \right)$$

#### Блок-схема численного метода:



#### Листинг реализованного численного метода программы:

1) Численный метод:

```
do {
    iterationCounter += 1;
    System.arraycopy(xCurIter, srcPos: 0, xPrevIter, destPos: 0, dimension);

for (int i = 0; i<dimension; i++) {
    double sum_1 = 0;
    double sum_2 = 0;
    for (int k = 0; k< i; k++) {
        sum_1 += matrixA[i][k] * xCurIter[k];
    }
    for (int k = i+1; k < dimension; k++) {
        sum_2 += matrixA[i][k] * xPrevIter[k];
    }
    xCurIter[i] = - (sum_1 + sum_2 - matrixB[i])/matrixA[i][i];
}
while (notPrecise(xPrevIter, xCurIter, squareMatrixWrapper.getEpsilon()));</pre>
```

2) Вспомогательный метод notPrecise () – для проверки факта схождения:

```
private boolean notPrecise (double[] xPrevIter, double[] xCurIter, double epsilon) {
   for (int <u>i</u> = 0; <u>i</u> < xCurIter.length; <u>i</u>++) {
      if (Math.abs((xCurIter[<u>i</u>] - xPrevIter[<u>i</u>])) > epsilon)
            return true;
   }
   return false;
}
```

## Примеры работы программы:

1) Все элементы матрицы А равны 0, а значения столбца В – любые не одинаковые числа:

```
Выберите режим ввода данных:
    -пользовательский ввод[0]
    -ввод из файла[1]
    -генерация случайных матриц [2]
0
Введите порядок матрицы [n] :
Введите элементы 1 ряда матрицы:
0 0 0 407.323
Введите элементы 2 ряда матрицы:
0 0 0 -3.42
Введите элементы 3 ряда матрицы:
0 0 0 1.2
Введите требуемую погрешность [ε]:
0,0003
Ошибка! Не выполняется строгое условие сходимости метода.
     aii > S( aik ) , k != i
```

2) Все элементы матрицы А равны 1, а значения столбца В – любые не одинаковые числа.

```
Выберите режим ввода данных:
    -пользовательский ввод[0]
    -ввод из файла[1]
    -генерация случайных матриц [2]

1
Ошибка! Не выполняется нестрогое условие сходимости метода.
    |aii| >= S( |aik| ) , k != i
```

3) Любая матрица, определитель которой для самопроверки Вы можете рассчитать при помощи метода Крамера.

```
Выберите режим ввода данных:
   -пользовательский ввод[0]
   -ввод из файла[1]
   -генерация случайных матриц [2]
0
Введите порядок матрицы [n] :
Введите элементы 1 ряда матрицы:
5 -3 2 4
Введите элементы 2 ряда матрицы:
0 7 5 12
Введите элементы 3 ряда матрицы:
5.5 -4 10 11.5
Введите требуемую погрешность [ɛ]:
0.0001
###Проверка пройдена
Количество итераций: 16
Столбец неизвестных:
1,0000213 0,9999669 0,9999750
Столбец погрешностей:
0,0000573 0,0000995 0,0000713
```

## 4) Матрица 20 х 20 (данная в качестве образца) с вводом из файла:

```
Выберите режим ввода данных:
   -пользовательский ввод[0]
   -ввод из файла[1]
   -генерация случайных матриц [2]
###Проверка пройдена
Количество итераций: 9
Столбец неизвестных:
-0,9479999 5,4280000 0,6340000 1,4650000 -6,4020000 -0,7020000 1,6260000 9,7880000 -7,1740000 3,3789999
Столбец погрешностей:
0,0000001 0,0000001 0,0000003 0,0000004 0,0000002 0,0000002 0,0000002 0,0000000 0,0000000 0,0000001
0,0000000 \ 0,0000000 \ 0,0000000 \ 0,0000000 \ 0,0000000 \ 0,0000000 \ 0,0000000 \ 0,0000000 \ 0,0000000 \ 0,0000000
```

# 5) С генерированием матрицы:

```
Выберите режим ввода данных:
    -пользовательский ввод[0]
    -ввод из файла[1]
    -генерация случайных матриц [2]
2
Введите порядок матрицы [n] :
Введите требуемую погрешность [ε]:
0.0001
Стобец сгенерированных неизвестных:
    924.839 -331.922 -700.595
Матрица А
[2354.193] -550.356 853.643
          [1840.639] 179.644
909.631
-148.227 -417.748 [1111.279]
Матрица В
B[1] = 1761866.746574
B[2] = 104455.95807099999
B[3] = -776982.869802
###Проверка пройдена
Количество итераций: 8
Столбец неизвестных:
924,8390091 -331,9220052 -700,5950007
Столбец погрешностей:
0,0000971 0,0000553 0,0000078
```

#### Вывод:

Как следует из принципа работы метода Гаусса-Зейделя, он позволяет решать СЛАУ с требуемой погрешностью. Расплата за это — малая скорость выполнения по сравнению с прямыми методами. Однако, использование значений с последней итерации при подсчете неизвестных ускоряет процесс сходимости, что даёт ему преимущество по времени над методом простых итераций.

Использование метода накладывает определенные ограничения на входные данные. Необходимо преобразовывать их в угоду выполнения условий сходимости. С точки зрения этих ограничений метод простых итераций выглядит выигрышнее, так как условие там менее строгое.

С алгоритмической сложность итерационных методов не все так просто. На каждой итерации для всех  $x_i$  рассчитывается сумма n-1 элементов. Выходит, что общая производительность алгоритма равна O( кол-во итераций \* n\*(n-1)). Эффективность работы алгоритма зависит от количества итераций, которое на деле никак не ограничена. Таким образом, в худшем случае итерационные методы менее эффективны, чем прямые методы.

Говоря о численных ошибках, могу опять сослаться на принцип работы итерационных методов. Расчеты можно производить до тех пор, пока погрешность нас не будет удовлетворять.