# МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ

Санкт-Петербургский национальный исследовательский университет информационных технологий, механики и оптики

Мегафакультет трансляционных информационных технологий Факультет информационных технологий и программирования

# Лабораторная работа №3

Выполнил студент группы №М32111

Чу Тхи Фыонг Тхао

Преподаватель

Москаленко М. А.

САНКТ-ПЕТЕРБУРГ

**Цель работы**: реализовать LU разложение, итерационный метод, нахождение обратной матрицы. Проанализировать алгоритмы на разных матрицах

# 1. LU разложение

Это представление матрицы A в виде произведения матриц LU, где L — нижняя треугольная матрица, U — верхняя треугольная матрица. Важно, чтобы матрица A была обратима, а все ведущие главные миноры матрицы невырождены.

# Нахождение разложения

- 1. Зануляем матрицу U
- 2. Заполняем матрицу L как единичную
- 3. Проходимся циклом по і от 1 до п и по ј от 1 до п проверяя условие:

Если 
$$\mathbf{i} \ll \mathbf{j}$$
 то выполяем  $u_{ij} = a_{ij} - \sum_{k=1}^{i-1} (l_{ik} * u_{kj})$ 

иначе выполняем 
$$l_{ij} = rac{a_{ij} - \sum_{k=1}^{i-1} l_{ik} * u_{kj}}{u_{ij}}$$

#### Решение СЛАУ

Пусть Ax = b и A = LU тогда решение СЛАУ получаем из следующей системы уравнений:

$$\begin{cases} Ly = b \\ Ux = y \end{cases}$$

#### Обратная матрица

Обратная матрица через LU разложение находится при решении СЛАУ вида

$$Ly = E$$
, где E - единичная матрица.  $UA^{-1} = y$ 

# Хранение разреженных матриц

Для хранения матриц где преобладают нулевые элементы бывает эффективнее использовать особые форматы хранения. В нашем случае матрица будет в разреженнострочном формате (CSR). В таком случае схема хранения состоит из таких частей:

- Массив значений содержит подряд все ненулевые значения матрицы в порядке их расположения справа налево по строкам и сверху вниз по столбцам
- Массив индексов столбцов массив размера равного количеству элементов, хранит индексы столбцов значений в том же порядке что и сами значения
- Массив индексации строк массив размера на 1 больший числа строк исходной матрицы, в каждой і-той ячейке хранит количество ненулевых элементов в строках до і-1 включительно. Стоит отметить что первый элемент в таком случае всегда 0, а последний равен числу всех ненулевых элементов исходной матрицы.

# 2. Примеры работы

# Матрица А

$$A = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 2 \end{bmatrix}$$

# L – нижняя треугольная матрица

## U – верхняя треугольная матрица

### Нахождения обратной матрицы A с использованием LU-разложения

```
Matrix inverse is:
[[0.75 0.5 0.25]
[0.5 1. 0.5]
[0.25 0.5 0.75]]
```

#### Решения системы с использованием LU-разложения

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 5 & 5 \\ 6 & 9 & 22 \\ 32 & 5 & 5 \end{bmatrix}, b = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 7 \end{bmatrix}$$

#### 3. Решение СЛАУ

$$\begin{cases} 10x_1 - x_2 + 2x_3 = 6\\ -x_1 + 11x_2 - x_3 + 3x_4 = 25\\ 2x_1 - x_2 + 10x_3 - x_4 = -11\\ 3x_2 - x_3 + 8x_4 = 15 \end{cases}$$

# Метод Якоби

$$x_i^{(k+1)} = rac{1}{a_{ii}} \left( b_i - \sum_{j 
eq i} a_{ij} x_j^{(k)} 
ight), \quad i = 1, 2, \dots, n.$$

Порядок решения СЛАУ методом Якоби:

- 1) Приведение системы уравнений к виду, в котором на каждой строчке выражено какоелибо неизвестное значение системы.
- 2) Произвольный выбор нулевого решения, в качестве него можно взять вектор-столбец сводных чисел.
- 3) Производим подстановку произвольного нулевого решения в систему уравнений, полученную под пунктом №1
- 4) Осуществление дополнительных итераций, для каждой из которых используется решение, полученное на предыдущем этапе

```
System:
10.0*x1 + -1.0*x2 + 2.0*x3 + 0.0*x4 = 6.0
-1.0*x1 + 11.0*x2 + -1.0*x3 + 3.0*x4 = 25.0
2.0*x1 + -1.0*x2 + 10.0*x3 + -1.0*x4 = -11.0
0.0*x1 + 3.0*x2 + -1.0*x3 + 8.0*x4 = 15.0
Iteration 1: [ 0.6 2.27272727 -1.1
                                         1.875
Iteration 2: [ 1.04727273  1.71590909 -0.80522727  0.88522727]
Iteration 3: [ 0.93263636 2.05330579 -1.04934091 1.13088068]
Iteration 4: [ 1.01519876   1.95369576   -0.96810863   0.97384272]
Iteration 11: [ 0.99994242 2.00008477 -1.00006833 1.0001085 ]
Iteration 12: [ 1.00002214    1.99995896 -0.99996916    0.99995967]
Iteration 13: [ 0.99998973 2.00001582 -1.00001257 1.00001924]
Iteration 14: [ 1.00000409    1.99999268 -0.99999444    0.9999925 ]
Iteration 15: [ 0.99999816 2.00000292 -1.0000023 1.00000344]
Iteration 16: [ 1.00000075 1.99999868 -0.99999899 0.99999862]
Iteration 17: [ 0.99999967 2.000000054 -1.000000042 1.000000062]
Iteration 18: [ 1.00000014    1.99999976   -0.99999982    0.99999975]
Iteration 19: [ 0.99999994  2.0000001 -1.00000008  1.00000011]
Iteration 20: [ 1.00000003 1.99999996 -0.99999997 0.99999995]
Iteration 21: [ 0.99999999 2.000000002 -1.000000001 1.000000002]
                      1.99999999 -0.99999999 0.99999999]
Iteration 22: [ 1.
Iteration 23: [ 1. 2. -1. 1.]
Iteration 24: [ 1. 2. -1. 1.]
Iteration 25: [ 1. 2. -1. 1.]
Iteration 26: [ 1. 2. -1. 1.]
Iteration 27: [ 1. 2. -1. 1.]
Iteration 28: [ 1. 2. -1. 1.]
Iterations: 28
Solution:
[ 1. 2. -1. 1.]
```

# Метод Зейлея

$$x_i^{(k+1)} = rac{1}{a_{ii}} \left( b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_j^{(k+1)} - \sum_{j=i+1}^n a_{ij} x_j^{(k)} 
ight), \quad i = 1, 2, \dots, n. ext{ }^{[4]}$$

```
System of equations:
[10*x1 + -1*x2 + 2*x3 + 0*x4] = [6]
\begin{bmatrix} -1*x1 + 11*x2 + -1*x3 + 3*x4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 25 \end{bmatrix}
  2*x1 + -1*x2 + 10*x3 + -1*x4] = [-11]
  0*x1 + 3*x2 + -1*x3 + 8*x4] = [15]
Iteration 1: [0. 0. 0. 0.]
Iteration 2: [ 0.6
                       2.32727273 -0.98727273 0.87886364]
Iteration 3: [ 1.03018182  2.03693802 -1.0144562  0.98434122]
Iteration 4: [ 1.00658504  2.00355502 -1.00252738  0.99835095]
Iteration 5: [ 1.00086098  2.00029825 -1.00030728  0.99984975]
Iteration 7: [ 1.00000836  2.00000117 -1.00000275  0.99999922]
Iteration 8: [ 1.00000067 2.000000002 -1.000000021 0.99999996]
Iteration 9: [ 1.00000004 1.99999999 -1.00000001 1.
Iteration 10: [ 1. 2. -1. 1.]
Iterations: 10
Solution: [ 1. 2. -1. 1.]
```

# 4. Исследование методов на матрицах, число обусловленности которых регулируется за счет изменения диагонального преобладания

```
*)
A = [[-4.9997 -0.9999 -0.9999 -2.9999]
     [ -0.9999 -5.9997 -3.9999 -0.9999]
     [ -2.9999 -0.9999 -7.9997 -3.9999]
     [ -3.9999 -2.9999 -3.9999 -10.9997]]
B = [-21.9988 - 28.9986 - 44.9984 - 65.9982]
Solution with method Jacobi:
[-1.65454701 -0.65454701 0.34545299 1.34545299]
*)
A = [[-9.99996 -3.99999 -1.99999 -2.99999 -0.99999]
     [ -1.99999 -10.99996 -3.99999 -2.99999 -1.99999]
     [ -3.99999 -2.99999 -12.99996 -1.99999 -3.99999]
     [ -1.99999 -0.99999 -2.99999 -6.99996 -0.99999]
     [ -1.99999 -1.99999 -0.99999 -6.99996]]
B = [-40.99982 -57.99979 -76.99976 -45.99973 -50.9997 ]
Solution with method Jacobi:
[-1.86901855 -0.86901855 0.13098145 1.13098145 2.13098145]
A = [[-8.999995 -0.999999 -2.999999 -1.999999 -0.999999 -1.999999]
    [ -0.999999 -13.999995 -2.999999 -3.999999 -1.999999 -3.999999]
    [ -3.999999 -2.999999 -12.999995 -1.999999 -0.999999 -2.999999]
    [ -3.999999 -3.999999 -14.999995 -0.999999 -1.999999]
    [ -2.999999 -1.999999 -2.999999 -0.999999 -10.999995 -1.999999]
    [ -3.999999 -0.999999 -2.999999 -0.999999 -11.999995]]
B = \begin{bmatrix} -44.999975 & -87.999971 & -79.999967 & -100.99963 & -86.999959 & -103.999955 \end{bmatrix}
Solution with method Jacobi:
[-2.31524496 -1.31524321 -0.31524854 0.68472564 1.68475034 2.6847556 ]
5. Аналогично на матрицах Гильберта
*)
A = \lceil \lceil 1. \rceil
                0.5
```

```
A = [[1. 0.5 ]

[0.5 0.33333333]]

B = [2. 1.6666667]

Solution with method Jacobi:

[-2.00000036 8.00000072]
```

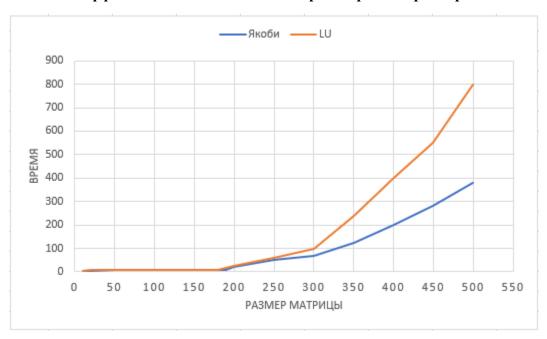
```
*)
   [[1. 0.5 0.33333333]
[0.5 0.33333333 0.25 ]
A = \lceil \lceil 1. \rceil
    [0.33333333 0.25 0.2
                                    11
B = [3. 1.91666667 1.4333333 ]
Solution with method Jacobi:
[-inf -inf 0.]
    [[1. 0.5 0.33333333 0.25 ]
[0.5 0.33333333 0.25 0.2 ]
A = [[1.
    [0.33333333 0.25 0.2 0.16666667]
    [0.25 0.2 0.16666667 0.14285714]]
B = [4. 2.71666667 2.1 1.72142857]
Solution with method Jacobi:
[-inf -inf 0. 0.]
*)

      0.5
      0.333333333 0.25
      0.2
      ]

      0.33333333 0.25
      0.2
      0.166666667]

A = [[1.
    [0.5
    [0.2
              0.16666667 0.14285714 0.125 0.11111111]
B = [5.
             3.55 2.81428571 2.34642857 2.01746032]
Solution with method Jacobi:
[-inf -inf 0. 0. 0.]
*)
   [[1. 0.5 0.3333333 0.25 0.2 0.16666667]
[0.5 0.3333333 0.25 0.2 0.16666667 0.14285714]
[0.33333333 0.25 0.2 0.16666667 0.14285714 0.125 ]
A = [[1.
    [0.33333333 0.25 0.2
    [0.25 0.2
                         0.16666667 0.14285714 0.125 0.11111111]
    [0.2
               0.16666667 0.14285714 0.125 0.11111111 0.1
     [0.16666667 0.14285714 0.125 0.11111111 0.1 0.09090989]]
B = [6.
              4.40714286 3.56428571 3.01309524 2.61746032 2.31727994]
Solution with method Jacobi:
[-inf -inf 0. 0. 0. 0.]
```

# 6. Анализ эффективности методов на матрицах разных размеров



# Вывод

В ходе выполнения лабораторной работы, мы реализовали LU разложение, с помощью LU реализовали алгоритм решения СЛАУ, так же был сделан итерационный алгоритм Якоби и проанализирован на разных матрицах, в ходе чего установили, что данный алгоритм не на всех матрицах может корректно работать. Данный алгоритм предназначен только для матриц со строгим диагональным преобладанием.