

Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования

Санкт-Петербургский Политехнический университет Петра Великого

Физико-Механический институт

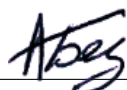
Отчёт по лабораторной работе №4

# «Решение систем линейных алгебраических уравнений прямыми методами»

Вариант Б

Выполнил студент гр. 5030102/10003:

Безлепский А.Д.



Преподаватель:

Добрецова С.Б.

\_\_\_\_\_

Работа принята:

Дата

\_\_\_\_\_

Санкт-Петербург

2023

## 1. Создать случайную СЛАУ заданной размерности с заданным числом обусловленности

Зададим случайный вектор-столбец длины 4:

$$\mathbf{w}_0 = \begin{pmatrix} 0.680 \\ 0.032 \\ 0.585 \\ 0.610 \end{pmatrix} \quad (1)$$

Нормируем  $\mathbf{w}_0$  в соответствии с евклидовой нормой:

$$\mathbf{w} = \frac{\mathbf{w}_0}{\|\mathbf{w}_0\|_2} = \frac{\begin{pmatrix} 0.680 \\ 0.032 \\ 0.585 \\ 0.610 \end{pmatrix}}{\sqrt{0.680^2 + 0.032^2 + 0.585^2 + 0.610^2}} = \begin{pmatrix} 0.627 \\ 0.030 \\ 0.539 \\ 0.562 \end{pmatrix} \quad (2)$$

Согласно формуле преобразования Хаусхолдера

$$\mathbf{Q} = \mathbf{E} - 2\mathbf{w}\mathbf{w}^T \quad (3)$$

получим матрицу  $\mathbf{Q}$ :

$$\mathbf{Q} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} - 2 \begin{pmatrix} 0.627 \\ 0.030 \\ 0.539 \\ 0.562 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 0.627 \\ 0.030 \\ 0.539 \\ 0.562 \end{pmatrix}^T = \begin{pmatrix} 0.214 & -0.037 & -0.676 & -0.704 \\ -0.037 & 0.998 & -0.032 & -0.033 \\ -0.676 & -0.032 & 0.419 & -0.606 \\ -0.704 & -0.033 & -0.606 & 0.369 \end{pmatrix} \quad (4)$$

Её число обусловленности заведомо известно и равно длине  $\mathbf{w}$ :

$$\text{cond}(\mathbf{Q}) == 4 \quad (5)$$

## 2. Решить СЛАУ методом LU-разложения с выбором главного элемента

Зададим случайный вектор неизвестных  $\mathbf{x}$  и вычислим вектор правой части  $\mathbf{b}$  уравнения  $\mathbf{Q}\mathbf{x} = \mathbf{b}$ :

$$\begin{pmatrix} 0.214 & -0.037 & -0.676 & -0.704 \\ -0.037 & 0.998 & -0.032 & -0.033 \\ -0.676 & -0.032 & 0.419 & -0.606 \\ -0.704 & -0.033 & -0.606 & 0.369 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 0.132 \\ 0.443 \\ 0.488 \\ 0.957 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -0.992 \\ 0.390 \\ -0.478 \\ -0.050 \end{pmatrix} \quad (6)$$

LU-разложение с выбором главного (опорного) элемента это т.н. LUP-разложение, где исходная невырожденная (квадратная с ненулевым определителем) матрица  $\mathbf{Q}$  представляется в виде:

$$\mathbf{PQ} = \mathbf{LU} \quad (7)$$

Здесь матрица  $\mathbf{L}$  – нижнетреугольная с единицами на главной диагонали,  $\mathbf{U}$  – верхнетреугольная общего вида, а  $\mathbf{P}$  – «матрица перестановок», получаемая из единичной матрицы путём перестановки строк или столбцов.  $\mathbf{P}$  соответствует вектору перестановок  $\mathbf{p}$ , в соответствии с которым нужно поменять местами строки  $\mathbf{LU}$ , чтобы получить  $\mathbf{Q}$ .

## I. Алгоритм LUP-разложения:

0. Инициализируем вектор  $\mathbf{p}_0$  числами натурального ряда:

$$\mathbf{p}_0 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix}$$

1. В первом столбце  $\mathbf{M}_0 = \mathbf{Q}$  найдём элемент с наибольшим модулем:

$$\mathbf{M}_0 = \begin{pmatrix} 0.214 & -0.037 & -0.676 & -0.704 \\ -0.037 & 0.998 & -0.032 & -0.033 \\ -0.676 & -0.032 & 0.419 & -0.606 \\ -\mathbf{0.704} & -0.033 & -0.606 & 0.369 \end{pmatrix}$$

2. Переставим строку с опорным элементом так, чтобы он оказался на главной диагонали, отразив соответствующую перестановку в векторе перестановок:

$$\mathbf{M}_1 = \begin{pmatrix} -\mathbf{0.704} & -\mathbf{0.033} & -\mathbf{0.606} & \mathbf{0.369} \\ -0.037 & 0.998 & -0.032 & -0.033 \\ -0.676 & -0.032 & 0.419 & -0.606 \\ 0.214 & -0.037 & -0.676 & -0.704 \end{pmatrix}; \quad \mathbf{p}_1 = \begin{pmatrix} \mathbf{4} \\ 2 \\ 3 \\ 1 \end{pmatrix}$$

3. Все элементы первого столбца лежащие под опорным элементом (ниже 1-й строки) разделим на него:

$$\mathbf{M}_2 = \begin{pmatrix} -\mathbf{0.704} & -0.033 & -0.606 & 0.369 \\ \frac{-0.037}{-0.704} & 0.998 & -0.0319 & -0.033 \\ \frac{-0.676}{-0.704} & -0.032 & 0.419 & -0.606 \\ \frac{0.214}{-0.704} & -0.037 & -0.676 & -0.704 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -\mathbf{0.704} & -0.033 & -0.606 & 0.369 \\ 0.053 & 0.998 & -0.0319 & -0.033 \\ 0.960 & -0.032 & 0.419 & -0.606 \\ -0.304 & -0.037 & -0.676 & -0.704 \end{pmatrix}$$

4. Далее из элементов каждого следующего столбца, лежащих ниже опорной (1-й) строки вычтем произведение соответствующего элемента первого столбца и первой строки:

$$\begin{aligned} \mathbf{M}_3 &= \begin{pmatrix} -0.704 & -\mathbf{0.033} & -\mathbf{0.606} & \mathbf{0.369} \\ 0.053 & 0.998 - (-0.033 \cdot 0.053) & -0.0319 - (-0.606 \cdot 0.053) & -0.033 - (0.369 \cdot 0.053) \\ 0.960 & -0.032 - (-0.033 \cdot 0.960) & 0.419 - (-0.606 \cdot 0.960) & -0.606 - (0.369 \cdot 0.960) \\ -0.304 & -0.037 - (-0.033 \cdot (-0.304)) & -0.676 - (-0.606 \cdot (-0.304)) & -0.704 - (0.369 \cdot (-0.304)) \end{pmatrix} = \\ &= \begin{pmatrix} -0.704 & -0.033 & -0.606 & 0.369 \\ 0.053 & 1 & 0 & -0.053 \\ 0.959 & 0 & 1 & -0.959 \\ -0.304 & -0.047 & -0.860 & -0.592 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

5. Далее переходим ко второму столбцу, повторяя пп. 1-4. В нашем случае, элемент с наибольшим модулем уже находится на главной диагонали, так что сразу переходим к шагу вычитания:

$$\mathbf{M}_4 = \begin{pmatrix} -0.704 & -0.033 & -0.606 & 0.369 \\ 0.053 & 1 & \mathbf{0} & -\mathbf{0.053} \\ 0.959 & 0 & 1 - (0 \cdot 0) & -0.959 - (-0.053 \cdot 0) \\ -0.304 & -0.047 & -0.860 - (-0.047 \cdot 0) & -0.592 - (-0.047 \cdot (-0.053)) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -0.704 & -0.033 & -0.606 & 0.369 \\ 0.053 & 1 & 0 & -0.053 \\ 0.959 & 0 & 1 & -0.959 \\ -0.304 & -0.047 & -0.860 & -0.595 \end{pmatrix}$$

6. Теперь к третьему столбцу (также, сразу шаг вычитания):

$$\mathbf{M}_5 = \begin{pmatrix} -0.704 & -0.033 & -0.606 & 0.369 \\ 0.053 & 1 & 0 & -0.053 \\ 0.959 & 0 & 1 & -\mathbf{0.959} \\ -0.304 & -0.047 & -0.860 & -0.595 - (-0.959 \cdot (-0.860)) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -0.704 & -0.033 & -0.606 & 0.369 \\ 0.053 & 1 & 0 & -0.053 \\ 0.959 & 0 & 1 & -0.959 \\ -0.304 & -0.047 & -0.860 & -1.420 \end{pmatrix}$$

7. По четвёртому (последнему) столбцу никаких операций проводить не нужно, т.к. элемент с наибольшим модулем уже оказался на главной диагонали, а других элементов ниже и правее него в матрице не осталось. Полученная же матрица  $\mathbf{M}_5 = \mathbf{M}$  вкупе с вектором перестановок  $\mathbf{p}_1 = \mathbf{p}$  являются компактным представлением LUP-разложения матрицы  $\mathbf{Q}$ . По-отдельности матрицы  $\mathbf{L}$  и  $\mathbf{U}$  можно получить пользуясь соотношением:

$$\mathbf{M} = \mathbf{L} - \mathbf{E} + \mathbf{U} \quad (8)$$

То есть:

$$\mathbf{L} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0.053 & 1 & 0 & 0 \\ 0.959 & 0 & 1 & 0 \\ -0.304 & -0.047 & -0.860 & 1 \end{pmatrix}; \quad \mathbf{U} = \begin{pmatrix} -0.704 & -0.033 & -0.606 & 0.369 \\ 0 & 1 & 0 & -0.053 \\ 0 & 0 & 1 & -0.959 \\ 0 & 0 & 0 & -1.420 \end{pmatrix}; \quad \mathbf{p} = \begin{pmatrix} 4 \\ 2 \\ 3 \\ 1 \end{pmatrix} \quad (9)$$

## II. Решение СЛАУ с помощью полученного разложения:

1. Прямая подстановка – решение уравнения  $\mathbf{Ly} = \mathbf{Pb} = \mathbf{b}_p$  относительно  $\mathbf{y}$ :

$$(\mathbf{L}|\mathbf{b}_p) = \left( \begin{array}{cccc|c} 1 & 0 & 0 & 0 & -0.050 \\ 0.053 & 1 & 0 & 0 & 0.390 \\ 0.959 & 0 & 1 & 0 & -0.478 \\ -0.304 & -0.047 & -0.860 & 1 & -0.992 \end{array} \right) \Rightarrow \mathbf{y} = \begin{pmatrix} -0.050 \\ 0.392 \\ -0.430 \\ -1.359 \end{pmatrix};$$

2. Обратная подстановка – решение уравнения  $\mathbf{U}\tilde{\mathbf{x}} = \mathbf{y}$

$$(\mathbf{U}|\tilde{\mathbf{x}}) = \left( \begin{array}{cccc|c} -0.704 & -0.033 & -0.606 & 0.369 & -0.050 \\ 0 & 1 & 0 & -0.053 & 0.392 \\ 0 & 0 & 1 & -0.959 & -0.430 \\ 0 & 0 & 0 & -1.420 & -1.359 \end{array} \right) \Rightarrow \tilde{\mathbf{x}} = \begin{pmatrix} 0.132 \\ 0.443 \\ 0.488 \\ 0.957 \end{pmatrix};$$

3. Рассчитаем вектор невязки по формуле:

$$\mathbf{r} = \mathbf{b} - \mathbf{Q}\tilde{\mathbf{x}} \quad (10)$$

$$\mathbf{r} = \begin{pmatrix} -0.992 \\ 0.390 \\ -0.478 \\ -0.050 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 0.214 & -0.037 & -0.676 & -0.704 \\ -0.037 & 0.998 & -0.032 & -0.033 \\ -0.676 & -0.032 & 0.419 & -0.606 \\ -0.704 & -0.033 & -0.606 & 0.369 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 0.132 \\ 0.443 \\ 0.488 \\ 0.957 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -11.102 \\ -5.551 \\ -5.551 \\ 0 \end{pmatrix} \cdot 10^{-17}$$

$$\|\mathbf{r}\|_2 = 1.360 \cdot 10^{-16}$$

### 3. Воспользоваться запрограммированным методом и операцией Matlab «\» на тестовых матрицах с нулевым определителем

#### I. Результат работы алгоритма на C++:

```
-> Проверка матрицы A: <-
1      2      3
4      5      6
7      8      9
-> Рассчитать число обусловленности не удалось!
-> LU-разложение:
L:      | U:
1      0      0 | 7      8      9
0.571  1      0 | 0      0.857  1.714
0.143  0.5    1 | 0      0      1.110e-16
-> Вектор перестановок:
[2, 0, 1]
-> Вычислим вектор неизвестных, основываясь на LU-разложении:
[6.33828e+16, -1.26766e+17, 6.33828e+16]
-> Вектор невязки найденного решения:
[-3.89447, 55.5759, -3.92036]
-> 2-норма вектора невязки:
55.85

-> Проверка матрицы B: <-
1e+08  2e+08  3e+08
4e+08  5e+08  6e+08
7e+08  8e+08  9e+08
-> Число обусловленности:
2.83006e+17
-> Для решения системы нужно произвести LU-разложение матрицы:
! Невозможно диагонализировать матрицу! Нулевой элемент на диагонали. Пропуск шага.
-> LU-разложение:
L:      | U:
1      0      0 | 7e+08  8e+08  9e+08
0.571  1      0 | 0      8.571e+07  1.714e+08
0.143  0.5    1 | 0      0      0
-> Вектор перестановок:
[2, 0, 1]
-> Вычислим вектор неизвестных, основываясь на LU-разложении:
[-nan, -inf, inf]
-> Вектор невязки найденного решения:
[-nan, -nan, -nan]
-> 2-норма вектора невязки:
-nan
```

## II. Результат работы программы Matlab:

```
Warning: Matrix is close to singular or badly scaled.
Warning: Matrix is singular to working precision.
> In LAB_0_4__3 (line 19)
1      2      3
4      5      6
7      8      9
Det(A): 6.6613e-16
Cond(A): 1.143944118188076e+17
||rA||: 4.3504

> In LAB_0_4__3 (line 26)
100000000 200000000 300000000
400000000 500000000 600000000
700000000 800000000 900000000
Det(B): 0
Cond(B): 2.556914355281162e+16
||rB||: NaN
```

## III. Комментарий:

Различия в результатах обусловлены различием во внутренней реализации алгоритмов решения СЛАУ. В самодельном алгоритме на C++ расчёт числа обусловленности проходит через вычисление определителя наивным рекурсивным алгоритмом с факториальной сложностью, а расчёт обратной матрицы невозможен, если определитель в точности равен нулю. В случае с матрицей **B** в расчётах нарастает неточность, связанная с округлениями чисел с плавающей точкой, поэтому определитель всё

же отличен от нуля. В реализации же пакета Matlab определители считаются, скорее всего, эффективным алгоритмом перемножения диагональных элементов матрицы **U** из LU-разложения. В обоих случаях решения, предоставленные программами формально неверны, т.к. определители обеих матриц должны быть равны нулю в точности, что означает неопределённость чисел обусловленности и наличие нетривиальных решений СЛАУ (или их полное отсутствие).

## 4. В MatLab Решить СЛАУ с матрицами Гильберта

Матрицы Гильберта – особый класс квадратных матриц, использующийся для проверки алгоритмов и оценки численной стабильности. Они представляют собой модель системы линейных уравнений с плохой обусловленностью. Элементы матрицы задаются формулой:

$$H_{ij} = \frac{1}{i+j-1}, i, j = 1, 2, 3, \dots, n \quad (11)$$

Ожидается, что решение прямыми методами СЛАУ с матрицами Гильберта будет иметь большую погрешность из-за их плохой обусловленности. Результат выполнения скрипта:

```
Размер матрицы: 5
Число обусловленности: 476607.2502
Норма фактической ошибки: 3.0881e-13
Норма невязки: 1.2469e-13
```

```
Размер матрицы: 10
Число обусловленности: 16024909625167.58
Норма фактической ошибки: 0.00013871
Норма невязки: 3.7693e-05
```

```
Размер матрицы: 15
Число обусловленности: 3.378778714747708e+17
Норма фактической ошибки: 3.298
Норма невязки: 1.0649
```

Налицо стремительный рост числа обусловленности и нормы невязки решения для случайного вектора правой части по причинам, упомянутым выше, что согласуется с ожиданиями.

## 5. Построить график временных затрат решения СЛАУ для операции Matlab «\» в зависимости от размера матрицы

Рис.1 График зависимости времени решения СЛАУ от размера случайной матрицы. Число обусловленности = 10.

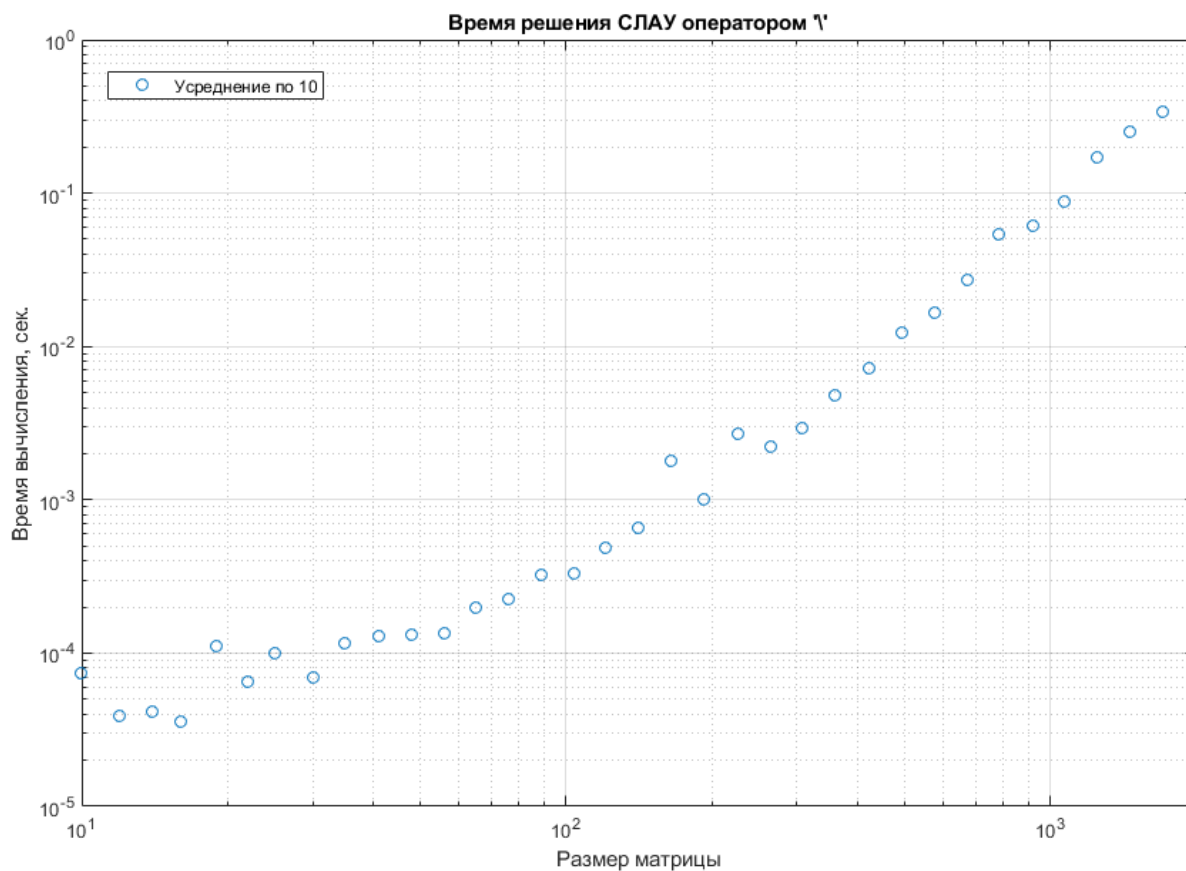


Рис.2 Подгонка кривой степенной зависимости в интерактивном режиме.

