

МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ
РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ

ФЕДЕРАЛЬНОЕ ГОСУДАРСТВЕННОЕ БЮДЖЕТНОЕ
ОБРАЗОВАТЕЛЬНОЕ УЧРЕЖДЕНИЕ ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ

**«БЕЛГОРОДСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ
ТЕХНОЛОГИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ им. В. Г. ШУХОВА»
(БГТУ им. В.Г. Шухова)**

Кафедра программного обеспечения вычислительной техники и
автоматизированных систем

Лабораторная работа №1

по дисциплине: Вычислительная математика

тема: *«Решение систем линейных алгебраических уравнений (СЛАУ)»*

Выполнил: ст. группы ПВ-233

Ситников Алексей Павлович

Проверил:

Горбов Даниил Игоревич

Белгород 2025 г.

Цель работы: изучить методы решения СЛАУ и особенности их алгоритмизации в современных программных библиотеках NumPy, SciPy языка Python.

Вариант 13

$$13. \begin{cases} 56x_1 - 32x_2 + 14x_3 = 15 \\ -23x_1 + 59x_2 - 10x_3 = -20 \\ 40x_1 - 67x_2 + 21x_3 = 30 \end{cases}$$

$$\begin{pmatrix} 56 & -32 & 14 & 15 \\ -23 & 59 & -10 & -20 \\ 40 & -67 & 21 & 30 \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{pmatrix} 56 & -32 & 14 & 15 \\ 0 & 45,85 & -2,25 & -73,85 \\ 0 & -54 & 77 & 19,3 \end{pmatrix} \Rightarrow$$

$$\Rightarrow \begin{pmatrix} 56 & -32 & 14 & 15 \\ 0 & 45,85 & -2,25 & -73,85 \\ 0 & 0 & 6,9 & 5,9 \end{pmatrix}$$

$$x_3 = \frac{5,9}{6,9} \approx 0,86$$

$$x_2 = \frac{-73,85 + 2,25 \cdot 0,86}{45,85} \approx -0,22$$

$$x_1 = \frac{15 - 14 \cdot 0,86 - 32 \cdot (-0,22)}{56} = -\frac{5}{56} \approx -0,07$$

Программа:

```
import numpy as np
# Коэффициенты системы уравнений
A = np.array([[ 56, -32, 14],
[ -23, 59, -10],
[ 40, -67, 21]], dtype=float)
# Вектор свободных членов
b = np.array([15, -20, 30], dtype=float)
def gauss(A, b):
```

```

numEquations = len(b)
# Прямой ход
for pivotRow in range(numEquations):
    for currentRow in range(pivotRow + 1, numEquations):
        factor = A[currentRow, pivotRow] / A[pivotRow, pivotRow]
        for currentCol in range(pivotRow, numEquations):
            A[currentRow, currentCol] -= factor * A[pivotRow, currentCol]
        b[currentRow] -= factor * b[pivotRow]
# Обратный ход
solutionVector = np.zeros(numEquations)
for currentRow in range(numEquations - 1, -1, -1):
    sum_ax = 0
    for currentCol in range(currentRow + 1, numEquations):
        sum_ax += A[currentRow, currentCol] * solutionVector[currentCol]
    solutionVector[currentRow] = (b[currentRow] - sum_ax) / A[currentRow,
currentRow]
    return solutionVector

print("Метод Гаусса: ", gauss(A.copy(), b.copy()))

def gauss_elimination_with_partial_pivoting(matrix, vector):

    matrix_size = len(matrix)
    # Прямой ход
    for current_column in range(matrix_size):
        # Поиск максимального элемента в текущем столбце
        max_index = np.argmax(np.abs(matrix[current_column:,
current_column])) + current_column
    # Обмен строк в матрице и векторе свободных членов
    matrix[[current_column, max_index]], vector[[current_column,
max_index]] = (matrix[[max_index, current_column]], vector[[max_index,
current_column]])
    for i in range(current_column + 1, matrix_size):
        factor = matrix[i][current_column] /
matrix[current_column][current_column]
        matrix[i, current_column:] -= factor * matrix[current_column,
current_column:]
        vector[i] -= factor * vector[current_column]
    # Обратный ход
    solution = np.zeros(matrix_size)
    for i in range(matrix_size - 1, -1, -1):
        solution[i] = (vector[i] - np.dot(matrix[i, i + 1:], solution[i +
1:])) / matrix[i][i]
    return solution

print("Метод Гаусса улучшенный: ", gauss_elimination_with_partial_pivoting(A,
b))

def lu_decomposition(matrix, vector):
    matrix_size = len(matrix)
    L = np.zeros((matrix_size, matrix_size))
    U = np.zeros((matrix_size, matrix_size))
    # LU разложение
    for row in range(matrix_size):
        L[row, row] = 1
        for col in range(row, matrix_size):
            sum_upper = sum(L[row, sum_index] * U[sum_index, col] for
sum_index in range(row))
            U[row, col] = matrix[row, col] - sum_upper
        for col in range(row + 1, matrix_size):
            sum_lower = sum(L[col, sum_index] * U[sum_index, row] for
sum_index in range(row))
            L[col, row] = (matrix[col, row] - sum_lower) / U[row, row]

```

```

# Решение Ly = b для y
y = np.zeros(matrix_size)
for row in range(matrix_size):
    y[row] = vector[row] - np.dot(L[row, :row], y[:row])
# Решение Ux = y для x
x = np.zeros(matrix_size)
for row in range(matrix_size - 1, -1, -1):
    x[row] = (y[row] - np.dot(U[row, row + 1:], x[row + 1:])) / U[row,
row]
return x

print("LU-разложение: ", lu_decomposition(A, b))

```

Решение программы:

```

Метод Гауса: [-0.07468155 -0.2217901  0.86320595]
Метод Гауса улучшенный: [-0.07468155 -0.2217901  0.86320595]
LU-разложение: [-0.07468155 -0.2217901  0.86320595]

```

Все решения совпали, как и вычисленное вручную.

Теперь попробуем выбрать такие коэффициенты чтобы была разница.

Если взять числа разного порядка, где разница в порядке существенна, то получится что первый метод не справился.

```

Метод Гауса: [0.          0.          1.07142857]
Метод Гауса улучшенный: [7.50000000e-001  1.34987893e-101  1.07142857e+000]
LU-разложение: [7.50000000e-001  1.34987893e-101  1.07142857e+000]

```

Была выбрана такая матрица:

```

A = np.array([[56 * 1e-100, -32, 14],
              [-23, 59 * 1e+100, -10],
              [40, -67, 21 * 1e-100]], dtype=float)

```

Улучшенный метод Гауса справился, так как при выборе ключевого элемента брали максимальный в столбце.

Вывод: я изучил методы решения СЛАУ и особенности их алгоритмизации в современных программных библиотеках NumPy, SciPy языка Python.