

# Министерство науки и высшего образования Российской Федерации Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования

# «Московский государственный технический университет имени Н.Э. Баумана (национальный исследовательский университет)»

(национальный исследовательский университет)» (МГТУ им. Н.Э. Баумана)

ФАКУЛЬТЕТ _	«Информатика и системы управления»
КАФЕДРА	«Теоретическая информатика и компьютерные технологии»

## Летучка № 1

### по курсу «Численные методы линейной алгебры»

«Метод прогонки для трехдиагональной матрицы.»

Студент группы ИУ9-71Б Яровикова А. С.

Преподаватель Посевин Д. П.

## 1 Задание

Реализовать метод прогонки для уравнения  $A\overrightarrow{x}=\overrightarrow{f}$ , где  $A\in R^{100\times 100}$ ,  $\overrightarrow{f}\in R^{100}, \overrightarrow{x}\in R^{100},$  A - трехдиагональная матрица.

Решить:

- методом Гаусса:  $\|\Delta x\|_2 = \|\overrightarrow{x}_G \overrightarrow{x}_{exact}\|$
- методом прогонки:  $\|\Delta x\|_2 = \|\overrightarrow{x}_P \overrightarrow{x}_{exact}\|$
- библиотечным методом:  $\|\Delta x\|_2 = \|\overrightarrow{x}_B \overrightarrow{x}_{exact}\|$

## 2 Реализация

Исходный код программы представлен в листингах 1–5.

#### Листинг 1 — Метод Гаусса

```
def gauss (matrix):
        n = len(matrix)
        x = [0 \text{ for } i \text{ in range}(n)]
        A = copy.deepcopy(matrix)
        # towards
        for i in range (n):
             \mbox{for } \mbox{ in } \mbox{range} \left( \, i \; + \; 1 \, , \; \, n \, \right) :
8
                  c = A[j][i] / A[i][i]
9
                  for k in range (n + 1):
                      A[j][k] = A[j][k] - c * A[i][k]
10
        x[n - 1] = A[n - 1][n] / A[n - 1][n - 1]
11
12
        # backwards
        for i in range (n - 2, -1, -1):
13
14
             x[i] = A[i][n]
             for j in range ( i\ +\ 1\,,\ n ) :
15
                  x[i] = x[i] - A[i][j] * x[j]
16
             x[i] = x[i] / A[i][i]
17
18
        return x
```

#### Листинг 2 — Метод прогонки

```
1 def progonka(a, b, c, d):
 2
        n = len(b)
 3
        x = [0 \text{ for } i \text{ in range}(n)]
 4
        # forward
        alp = [-c[0] / b[0]]

bet = [d[0] / b[0]]
 5
 6
 7
         for i in range (1, n):
 8
              if i!= n - 1:
 9
                   y = a[i-1] * alp[i-1] + b[i]
                   alp.append(-c[i] / y)
10
                    bet.append\left(\left(d\left[\,i\,\right]-a\left[\,i\,-1\,\right]\ *\ bet\left[\,i\,-1\,\right]\right)\ /\ y\right)
11
12
              else:
13
                   y = a[n-2] * alp[n-2] + b[n-1]
14
                   bet.append((d[n-1] - a[n-2] * bet[n-2]) / y)
15
        # backwards
16
        for i in reversed (range (n)):
17
           if i == n - 1:
x[n - 1] = bet[n - 1]
18
19
20
              x[i] = alp[i] * x[i + 1] + bet[i]
21
22
         return x
```

#### Листинг 3 — Функции для создания трехдиагональной матрицы

```
1 def generate diag(n, a, b):
 2
      line = [random.uniform(a, b) for i in range(n)]
 3
      return line
 4
 5 | \mathbf{def}  generate _3 \mathbf{d}  matrix (\mathbf{n}, \mathbf{a}, \mathbf{b}, \mathbf{c}):
        m = [[0 \text{ for } i \text{ in } range(n)] \text{ for } j \text{ in } range(n)]
 6
 7
         for i in range (n):
 8
           for j in range(n):
 9
              if (i == j):
10
                m[i][i] = b[i]
11
                 if (i != n - 1):
12
                   m[i][i+1] = c[i]
13
                   m[i+1][i] = a[i]
14
         return m
```

#### Листинг 4 — Функции для сравнения векторов по Евклидовой норме

```
1 def euclidean norm (vec):
2
        res = 0
3
        for el in vec:
             \operatorname{res} \; +\!\!= \; \operatorname{el} *\!*2
4
5
        return math.sqrt(res)
6
7
   def get diff(x1, x2):
        x = []
8
9
        for i in range (0, len(x1)):
10
             x.append(abs(x1[i] - x2[i]))
        return euclidean norm(x)
11
```

#### Листинг 5 — Тестирование

```
1|N = 100
2|x = [1] * N
3 \mid bb = generate\_diag(N, 1, 5)
4 \mid aa = generate\_diag(N - 1, 1, 5)
5 | cc = generate_diag(N - 1, 1, 5)
7 \mid a = generate_3d_matrix(N, aa, bb, cc)
8 d = mul_on_vector(a, x)
9 # print (f'\nf: {d}')
10
11|A = np.column_stack((a, copy.deepcopy(d)))
|12| \times calc = gauss(A)
13 x prog = progonka(aa, bb, cc, copy.deepcopy(d))
14 \mid x \mid lib = np. linalg. solve(a, copy. deepcopy(d))
15
16 print(f' \setminus ngauss: \{get\_diff(x, x\_calc)*100\} \%')
17| print(f'\nprogonka: {get_diff(x, x_prog)*100} %')
18 print(f' \mid nlib: \{get\_diff(x, x_lib)*100\} \%')
```

### 3 Результаты

Результат запуска методов представлены на рисунке 1.

```
gauss: 2.912125998450382e-11 %
progonka: 1.0541800008909561e-11 %
lib: 4.3259184458356496e-11 %
```

Рис. 1 — Сравнение методов

## 4 Выводы

В ходе лабораторной работы были исследованы три метода решения системы линейных уравнений с трехдиагональной матрицей A и вектором правой части b: классический метод Гаусса, метод прогонки для трехдиагональных матриц и использование библиотечной функции из NumPy. Были вычислены относительные ошибки каждого метода относительно точного решения  $x_{exact}$ .