



МИНОБРНАУКИ РОССИИ

**Федеральное государственное бюджетное образовательное
учреждение высшего образования
«САНКТ-ПЕТЕРБУРГСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ
ЭКОНОМИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ»**

Факультет информатики и прикладной математики

Кафедра прикладной математики и экономико-математических методов

ЛАБОРАТОРНАЯ РАБОТА

на тему:

«Решение СЛАУ итерационным методом»

метод:

«Градиентные методы. Метод наискорейшего спуска - 1.2.4а»

Направление (специальность) _____ 01.03.02 _____
(код, наименование)

Направленность (специализация) _____

Обучающийся _____ Бронников Егор Игоревич _____
(Ф.И.О. полностью)

Группа _____ ПМ-1901 _____
(номер группы)

Проверил _____ Хазанов Владимир Борисович _____
(Ф.И.О. преподавателя)

Должность _____ профессор _____

Оценка _____ Дата: _____

Подпись: _____

Санкт-Петербург

2021

Оглавление

1. НЕОБХОДИМЫЕ ФОРМУЛЫ.....	3
2. ВХОДНЫЕ ДАННЫЕ.....	4
3. СКРИНШОТЫ ПРОГРАММЫ.....	5
4. РЕЗУЛЬТАТЫ И ТЕСТЫ.....	7
5. ОЦЕНКА ТОЧНОСТИ ПОЛУЧЕННОГО РЕШЕНИЯ.....	9

1. НЕОБХОДИМЫЕ ФОРМУЛЫ

Данные:

$$Ax = f$$

A – положительно определённая и симметричная матрица

K_{\max} – критерий прекращения итерационного процесса по числу итераций

x_0 – нулевой вектор (начальное приближение)

Шаги метода наискорейшего спуска:

$$r_k = f - Ax_k$$

$$\min H(x_k) \Rightarrow \frac{d}{d\alpha_k} H(x_k) = 0 \Rightarrow \alpha_k = \frac{(r_k, r_k)}{(Ar_k, r_k)}, \text{ где } x_k - \text{текущее приближение}$$

$$x_{k+1} = x_k + \alpha_k r_k, \quad k = 1, \dots, K_{\max}$$

2. ВХОДНЫЕ ДАННЫЕ

Матрица A

$$A = \begin{pmatrix} 4.33 & -1.12 & -1.08 & 1.14 \\ -1.12 & 4.33 & 0.24 & -1.22 \\ -1.08 & 0.24 & 7.21 & -3.22 \\ 1.14 & -1.22 & -3.22 & 5.43 \end{pmatrix}$$

Матрица f

$$\mathbf{f} = \begin{pmatrix} 0.3 \\ 0.5 \\ 0.7 \\ 0.9 \end{pmatrix}$$

$$K_{max} = 10$$

3. СКРИНШОТЫ ПРОГРАММЫ

Импорт модулей

```
import numpy as np          # для работы с матрицами и векторами
import warnings             # для работы с ошибками
import sympy as sp          # для красивого вывода промежуточных результатов
from IPython.display import Markdown, display # для красивого вывода текста
```

Входные данные

```
A = np.matrix([[4.33, -1.12, -1.08, 1.14],
               [-1.12, 4.33, 0.24, -1.22],
               [-1.08, 0.24, 7.21, -3.22],
               [1.14, -1.22, -3.22, 5.43]],
               dtype=np.dtype(np.float64))
```

```
f = np.array([0.3, 0.5, 0.7, 0.9],
              dtype=np.dtype(np.float64))
```

Тестовые наборы данных

```
test_A1_Err = np.matrix([[1.00, 0.17, -0.25, 0.54],
                         [0.47, 1.00, 0.67, -0.32],
                         [-0.11, 0.35, 1.00, -0.74],
                         [0.55, 0.43, 0.36, 1.00]],
                         dtype=np.dtype(np.float64))
```

```
test_A2_Err = np.matrix([[-11.00, 6.00],
                         [6.00, -11.00]],
                         dtype=np.dtype(np.float64))
test_f2_Err = np.array([0.3, 0.5],
                       dtype=np.dtype(np.float64))
```

Проверяет положительно определённая ли матрица

```
def is_positive_definite(A: np.matrix) -> bool:
    return np.all(np.linalg.eigvals(A) > 0) # считаем собственные числа и проверяет, что все они больше 0
```

```
is_positive_definite(A)
```

True

Проверяет симметричная ли матрица

```
def is_symmetric(A: np.matrix) -> bool:
    return np.allclose(A, A.T) # сравниваем обычную матрицу и транспонированную
    # если они совпадают, то матрица симметричная
```

```
is_symmetric(A)
```

True

Алгоритм

```
def steepest_descent_method(A_arg: np.matrix, f_arg: np.array, K_max: int) -> np.array:
    A, f = np.copy(A_arg), np.copy(f_arg) # копируем аргументы, чтобы их не 'пачкать'
    display(Markdown('<text style=font-weight:bold;font-size:16px;font-family:serif>Исходные данные<text>'),
            sp.BlockMatrix([sp.Matrix(A.round(decimals=10)), sp.Matrix(f.round(decimals=10))]))
    if not is_positive_definite(A): # проверяем положительно ли определена матрица `A`
        warnings.warn("Матрица не является положительно определённой") # печатаем ошибку
        return
    elif not is_symmetric(A): # проверяем симметричная ли матрица `A`
        warnings.warn("Матрица не является симметричной") # печатаем ошибку
        return
    elif K_max < 0: # проверяем `K_max`
        warnings.warn("Количество итераций не может быть отрицательным числом") # печатаем ошибку
        return
    x = np.zeros(f.shape, dtype=np.dtype(np.float64)) # начальное приближение
    for k in range(K_max): # итерируемся до `K_max`
        display(Markdown(f'<text style=font-weight:bold;font-size:16px;font-family:serif>{k+1} итерация<text>'),
                sp.Matrix(x.round(decimals=10)))
        r = np.squeeze(np.asarray(f - np.matmul(A, x))) # находим вектор невязки
        alpha = (np.dot(r, r)/np.dot(np.matmul(A, r), r)).item(0) # находим alpha
        x = x + alpha*r # находим `k`-ое приближённое решение
    display(Markdown(f'<text style=font-weight:bold;font-size:16px;font-family:serif>0твет<text>'),
            sp.Matrix(x.round(decimals=10)))
    return x
```

4. РЕЗУЛЬТАТЫ И ТЕСТЫ

Тесты

```
x = steepest_descent_method(A, f, 10)
```

Исходные данные

$$\begin{bmatrix} 4.33 & -1.12 & -1.08 & 1.14 \\ -1.12 & 4.33 & 0.24 & -1.22 \\ -1.08 & 0.24 & 7.21 & -3.22 \\ 1.14 & -1.22 & -3.22 & 5.43 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0.3 \\ 0.5 \\ 0.7 \\ 0.9 \end{bmatrix}$$

1 итерация

$$\begin{bmatrix} 0.0 \\ 0.0 \\ 0.0 \\ 0.0 \end{bmatrix}$$

2 итерация

$$\begin{bmatrix} 0.1159775588 \\ 0.1932959314 \\ 0.2706143039 \\ 0.3479326764 \end{bmatrix}$$

3 итерация

$$\begin{bmatrix} 0.0985107399 \\ 0.2228601566 \\ 0.2605456268 \\ 0.3451615732 \end{bmatrix}$$

4 итерация

$$\begin{bmatrix} 0.099772049 \\ 0.2233106841 \\ 0.2589100115 \\ 0.347960791 \end{bmatrix}$$

5 итерация

$$\begin{bmatrix} 0.1000197017 \\ 0.2250170915 \\ 0.2607752527 \\ 0.34866444 \end{bmatrix}$$

6 итерация

$$\begin{bmatrix} 0.1003772689 \\ 0.2250728728 \\ 0.260373851 \\ 0.3494673588 \end{bmatrix}$$

7 итерация

$$\begin{bmatrix} 0.1004387563 \\ 0.2254805811 \\ 0.2609386966 \\ 0.3496940339 \end{bmatrix}$$

8 итерация

$$\begin{bmatrix} 0.1005313895 \\ 0.2254993065 \\ 0.2608236673 \\ 0.3499218645 \end{bmatrix}$$

9 итерация

$$\begin{bmatrix} 0.1005401597 \\ 0.2256156715 \\ 0.2609812639 \\ 0.3499883034 \end{bmatrix}$$
10 итерация

$$\begin{bmatrix} 0.1005660379 \\ 0.2256202222 \\ 0.2609492325 \\ 0.3500528971 \end{bmatrix}$$
Ответ

$$\begin{bmatrix} 0.1005680733 \\ 0.2256523012 \\ 0.2609940632 \\ 0.3500720528 \end{bmatrix}$$

```
steepest_descent_method(test_A1_Err, f, 10)
```

Исходные данные

$$\left[\begin{bmatrix} 1.0 & 0.17 & -0.25 & 0.54 \\ 0.47 & 1.0 & 0.67 & -0.32 \\ -0.11 & 0.35 & 1.0 & -0.74 \\ 0.55 & 0.43 & 0.36 & 1.0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0.3 \\ 0.5 \\ 0.7 \\ 0.9 \end{bmatrix} \right]$$

```
<ipython-input-119-f9ccc6ac74a8>:9: UserWarning: Матрица не является симметричной
warnings.warn("Матрица не является симметричной") # печатаем ошибку
```

```
steepest_descent_method(test_A2_Err, test_f2_Err, 10)
```

Исходные данные

$$\left[\begin{bmatrix} -11.0 & 6.0 \\ 6.0 & -11.0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0.3 \\ 0.5 \end{bmatrix} \right]$$

```
<ipython-input-119-f9ccc6ac74a8>:6: UserWarning: Матрица не является положительно определённой
warnings.warn("Матрица не является положительно определённой") # печатаем ошибку
```


5. ОЦЕНКА ТОЧНОСТИ ПОЛУЧЕННОГО РЕШЕНИЯ

Оценка точности полученного решения

```
r = f - np.matmul(A, x)
display(Markdown(f'<text style=font-weight:bold;font-size:16px;font-family:serif>Вектор невязки<text>'),
        sp.Matrix(r.T))
```

Вектор невязки

$$\begin{bmatrix} 6.22681101437594 \cdot 10^{-5} \\ 1.11072297926951 \cdot 10^{-5} \\ -7.82185327168339 \cdot 10^{-5} \\ 0.000157840633184247 \end{bmatrix}$$