МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ И НАУКИ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования

«Дальневосточный федеральный университет» (ДВФУ)

ИНСТИТУТ МАТЕМАТИКИ И КОМПЬЮТЕРНЫХ ТЕХНОЛОГИЙ

Департамент математического и компьютерного моделирования

ЛАБОРАТОРНАЯ РАБОТА №1

По основной образовательной программе подготовки бакалавров направлению 01.03.02 Прикладная математика и информатика профиль «Системное программирование»

Студ	цент группы	
∕lcae	нко Евгений Алекс	сандрович
(по	одпись)	
«	»	2023 г.
Пре	подаватель _{(должно}	ость, ученое звание)
	(подпись)	(ФИО)
«	»	2025 г.

г. Владивосток 2025

Постановка задачи:

Минимизировать функцию $f(x) = \frac{1}{2} \cdot x^T A x + b \cdot x$, где $x \in \mathbb{R}^6$,

 $A_{6\times 6}$ — произвольная положительно определенная матрица, $A{\in R}^{n\times n}$

b- произвольный ненулевой вектор размерности 6, $b \in R^{n \times 1}$

 x_0 — произвольный начальный ненулевой вектор размера 6, отдаленный от точного решения, $x \in R^{n \times 1}$

$$A = \begin{bmatrix} 1.981 & 1.197 & 1.257 & 1.597 & 1.295 & 1.954 \\ 1.197 & 0.962 & 0.647 & 0.961 & 0.875 & 1.165 \\ 1.257 & 0.647 & 1.188 & 1.308 & 0.855 & 1.539 \\ 1.597 & 0.961 & 1.308 & 2.047 & 1.566 & 2.187 \\ 1.295 & 0.875 & 0.855 & 1.566 & 1.523 & 1.882 \\ 1.954 & 1.165 & 1.539 & 2.187 & 1.882 & 3.013 \end{bmatrix}$$

Проверка матрицы A, что она является положительно определённой.

$$b = \begin{bmatrix} 0.535 \\ 0.535 \\ 0.603 \\ 0.102 \\ 0.635 \\ 0.249 \\ 0.1 \end{bmatrix}$$

$$x_0 = \begin{bmatrix} 0.012 \\ 0.105 \\ 0.003 \\ 0.571 \\ 0.268 \\ 0.006 \end{bmatrix}$$

$$x_* = -A^{-1}b,$$

Метод градиента:

$$x_{k+1} = x_k - \lambda f'(x_k)$$
, где $\lambda = 10^{-4}$

Первая производная функции: $f(x) = \frac{1}{2}(A^T + A)x + b$.

Приравнивая производную к нулю, получаем вектор $x_{\text{точ}} \in R^{n \times 1}$.

$$x_{exact} = \begin{bmatrix} -0.25819402 \\ -1.09001505 \\ 1.92115774 \\ -2.53189952 \\ 2.02882 \\ 0.14505099 \end{bmatrix}$$

Алгоритм отработал за 131320 шагов. Условие выхода из цикла: $\|x_{k+1} - x_k\| < \xi = 10^{-5}$

Алгоритм отработал за 131320 шагов. Условие вы Промежуточные результаты:
$$x_{\frac{m}{4}} = x_{\text{KIII}/4} = \begin{bmatrix} -0.20078213 \\ -0.62693422 \\ 0.30505736 \\ -0.586342 \\ 0.18702476 \\ 0.45997848 \end{bmatrix}$$

$$x_{\frac{m}{2}} = x_{\text{KIII}/2} = \begin{bmatrix} -0.12522822 \\ -0.83434712 \\ 0.55635759 \\ -1.10882805 \\ 0.44020368 \\ 0.61232217 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} -0.08537192 \\ -0.94532492 \\ 0.75589358 \\ -1.42354565 \\ 0.69747781 \\ 0.60346446 \end{bmatrix}$$

$$x_{\frac{3m}{4}} = x_{\frac{3m}{4}} = x_{\frac{3m}{4}} = x_{\frac{3m}{4}} = \begin{bmatrix} -0.07203739 \\ -1.01401618 \\ 0.9283046 \\ -1.63734926 \\ 0.92206637 \\ 0.55014213 \end{bmatrix}$$

Промежуточные значения функционала:

$$f\left(x_{\frac{m}{4}}\right) = f\left(x_{\text{KIII}/4}\right) = -0.4976260398593633$$

$$f\left(x_{\frac{m}{2}}\right) = f\left(x_{\text{KIII}/2}\right) = -0.6464878383143928$$

$$f\left(x_{\frac{3m}{4}}\right) = f\left(x_{3\text{KIII}/4}\right) = -0.7140151051959476$$

$$f\left(x_{m}\right) = f\left(x_{\text{KIII}}\right) = -0.7549378452167426$$

Значение функционала в точке x_* : $f(x_*) = -0.842900263326454$ (точное решение)

Погрешности метода градиента:

$$||x_{m1} - x_{ex1}|| = 0.186$$

$$||x_{m2} - x_{ex2}|| = 0.076$$

$$||x_{m3} - x_{ex3}|| = -0.993$$

$$||x_{m4} - x_{ex4}|| = 0.895$$

$$||x_{m5} - x_{ex5}|| = -1.107$$

$$||x_{m6} - x_{ex6}|| = 0.405$$

Зависимость значения функции от номера шага

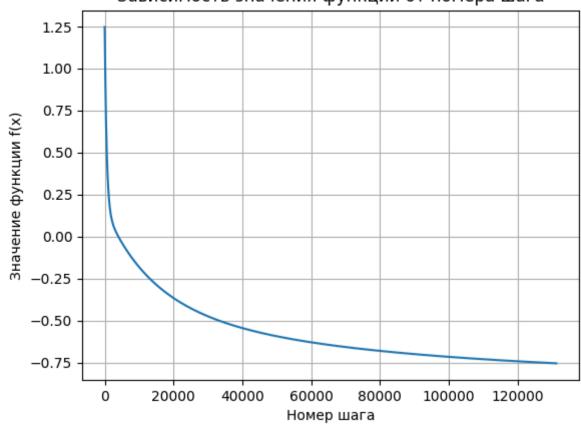


Рисунок 1 — График зависимости значения функции от номера шага методом градиентного спуска

Алгоритм содержится в приложении 1.

Приложения

```
mport <u>numpy</u> as <u>np</u>
import <u>matplotlib.pyplot</u> as <u>plt</u>
def generate positive definite matrix(size=6):
    A = np.random.rand(size, size)
    A = \underline{np.dot}(A, A.T)
def gradient(x, A, b):
def function value(x, A, b):
    return 0.5 * \underline{np}.dot(x.T, \underline{np}.dot(A, x)) + \underline{np}.dot(b, x)
def gradient descent(A, b, x0, learning rate=1e-4, tolerance=1e-5,
max iterations=1000000):
    f values = [function value(x, A, b)] # Список для хранения значений
    for _ in range(max_iterations):
        grad = gradient(x, A, b)
        x new = x - learning rate * grad
        f values.append(function value(x new, A, b))
         x_values.append(x_new)
```

```
if np.linalg.norm(x new - x) < tolerance:</pre>
        x = x new
    return x, f_values, x_values, len(f_values)
A = generate_positive_definite_matrix()
b = np.array([0.53453240, 0.60307323, 0.10238401, 0.63493003, 0.24934701,
0.10047803])
x0 = np.array([0.01247024, 0.10472905, 0.00346109, 0.57095621, 0.26825007,
0.00579221])
print('исходная матрица', <u>np</u>.around(A, 3))
print('b: ', np.around(b, 3))
print('x0: ', \underline{np}.around(x0, 3))
x = -2 * \underline{np.linalq.inv((A.T + A))} @ b
solution, function values, arg values, N = gradient descent(A, b, x0)
print("x N:", solution)
print("(x*):", x exact)
print("значение функционала в x*", function_value(x_exact, A, b))
print("Погрешность:", solution - x exact)
f dif = function_value(solution, A, b) - function_value(x_exact, A, b)
print("f dif: ", f dif)
# Вывод значений на определенных шагах
indices = [N // 4, N // 2, 3 * N // 4, N - 1]
for idx in indices:
    if idx < len(function values):</pre>
```

```
print(f"x({idx+1}): {arg_values[idx]}")

print(f"f(x({idx+1})): {function_values[idx]}")

# Построение графика

plt.plot(range(len(function_values)), function_values)

plt.xlabel('Номер шага')

plt.ylabel('Значение функции f(x)')

plt.title('Зависимость значения функции от номера шага')

plt.grid()

plt.show()
```