

Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего
профессионального образования
Московский государственный технический университет имени Н.Э. Баумана

Факультет: Информатика и системы управления

Кафедра: Теоретическая информатика и компьютерные технологии

Лабораторная работа №6
по курсу «Численные методы»
«Метод наискорейшего спуска поиска минимума функции многих переменных»

Выполнила:
студентка группы ИУ9-
62Б
Самохвалова П. С.

Проверила:
Домрачева А. Б.

Москва, 2023

ЦЕЛЬ:

Анализ метода наискорейшего спуска поиска минимума функции многих переменных.

ПОСТАНОВКА ЗАДАЧИ:

Дано: Функция нескольких переменных $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ и некоторое начальное приближение $x^0 = (x_1^0, \dots, x_n^0)$.

Найти: Минимум функции нескольких переменных с заданной точностью.

Тестовый пример:

Вариант 21

$$f(x) = (1 + 2x_1^2 + x_2^2)^{\frac{1}{2}} + e^{x_1^2 + 2x_2^2} - x_1x_2, \quad x^0 = (0, 0).$$

$$\varepsilon = 0.001$$

Описание метода:

Пусть для функции $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ на k -м шаге имеем некоторое приближение к минимуму $x^k = (x_1^k, \dots, x_n^k)$. Рассмотрим функцию одной переменной

$$\varphi_k(t) = f(x_1^k - t \frac{\partial f}{\partial x_1}(x^k), \dots, x_n^k - t \frac{\partial f}{\partial x_n}(x^k)) = f(x^k - t \text{grad} f(x^k)),$$

где вектор $\text{grad} f(x^k) = (\frac{\partial f}{\partial x_1}(x^k), \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n}(x^k))$ - градиент функции f в точке x^k .

Обозначим точку минимума функции $\varphi_k(t)$ через t^* . Теперь для следующего приближения к точке экстремума полагаем

$$x^{k+1} = x^k - t^* \text{grad} f(x^k).$$

Процесс поиска минимума продолжаем до тех пор, пока $\|\text{grad} f(x^k)\| = \max_{1 \leq i \leq n} |\frac{\partial f}{\partial x_i}(x^k)|$ не станет меньше допустимой погрешности ε .

В большинстве случаев точно искать минимум функции $\varphi_k(t)$ не нужно и достаточно ограничиться лишь одним приближением. Тогда особенно простым будет вид итерации в двумерном случае

$$(x_{k+1}, y_{k+1}) = (x_k - t^k \frac{\partial f}{\partial x}, y_k - t^k \frac{\partial f}{\partial y}),$$

где $t^k = \frac{\phi'_k(0)}{\phi''_k(0)}$, $\phi'_k(0) = -(\frac{\partial f}{\partial x})^2 - (\frac{\partial f}{\partial y})^2$, $\phi''_k(0) = \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(\frac{\partial f}{\partial x})^2 + 2 \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} \frac{\partial f}{\partial x} \frac{\partial f}{\partial y} + \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(\frac{\partial f}{\partial y})^2$, все производные берутся в точке (x_k, y_k) .

Листинг 1. Метод наискорейшего спуска поиска минимума функций двух переменных

```
import math
```

```
def f(x1, x2):
```

```
    return (1 + 2 * x1**2 + x2**2)**0.5 + math.exp(x1**2 + 2 * x2**2) - \
```

$x_1 * x_2$

```
def df_dx1(x1, x2):  
    return 2 * x1 * math.exp(x1**2 + 2 * x2**2) + 2 * x1 / \  
        ((2 * x1**2 + x2**2 + 1)**0.5) - x2  
  
def df_dx2(x1, x2):  
    return 4 * x2 * math.exp(x1**2 + 2 * x2**2) + x2 / \  
        ((2 * x1**2 + x2**2 + 1)**0.5) - x1  
  
def d2f_dx1x1(x1, x2):  
    return 4 * x1**2 * math.exp(x1**2 + 2 * x2**2) - 4 * x1**2 / \  
        ((2 * x1**2 + x2**2 + 1)**1.5) + 2 * math.exp(x1**2 + 2 * x2**2) + \  
        2 / ((2 * x1**2 + x2**2 + 1)**0.5)  
  
def d2f_dx2x2(x1, x2):  
    return 16 * x2**2 * math.exp(x1**2 + 2 * x2**2) - x2**2 / \  
        ((2 * x1**2 + x2**2 + 1)**1.5) + 4 * math.exp(x1**2 + 2 * x2**2) + \  
        1 / ((2 * x1**2 + x2**2 + 1)**0.5)  
  
def d2f_dx1x2(x1, x2):  
    return 8 * x1 * x2 * math.exp(x1**2 + 2 * x2**2) - 2 * x1 * x2 / \  
        ((2 * x1**2 + x2**2 + 1)**1.5) - 1  
  
def mns(xk, yk, eps):  
    k = 0  
    df_dx = df_dx1(xk, yk)  
    df_dy = df_dx2(xk, yk)  
    max_df_dxi = max(abs(df_dx), abs(df_dy))  
  
    while max_df_dxi >= eps:  
        df_dx = df_dx1(xk, yk)  
        df_dy = df_dx2(xk, yk)
```

```

d2f_dxdx = d2f_dx1x1(xk, yk)
d2f_dydy = d2f_dx2x2(xk, yk)
d2f_dxdy = d2f_dx1x2(xk, yk)
phi1 = -df_dx ** 2 - df_dy ** 2
phi2 = d2f_dxdx * df_dx ** 2 + 2 * d2f_dxdy * df_dx * df_dy + \
        d2f_dydy * df_dy ** 2
tk = - phi1 / phi2
xk = xk - tk * df_dx
yk = yk - tk * df_dy
max_df_dxi = max(abs(df_dx), abs(df_dy))
k += 1

```

```

return k, xk, yk

```

```

eps = 0.001

```

```

xk = 0

```

```

yk = 0

```

```

n, x, y = mns(xk, yk, eps)

```

```

print(n)

```

```

print(x, y)

```

```

print()

```

```

xk = 1

```

```

yk = 0

```

```

n, x, y = mns(xk, yk, eps)

```

```

print(n)

```

```

print(x, y)

```

РЕЗУЛЬТАТЫ РАБОТЫ:

Если начать итерации из точки (0, 0), заданная точность достигается сразу же, в точке (0, 0).

Если начать итерации из точки (1, 0), заданная точность достигается за 7 итераций, в точке (1.2646227829257956e-05, 1.623834843454447e-05).

Выводы:

В результате выполнения лабораторной работы был изучен метод наискорейшего спуска поиска минимума функции двух переменных, была написана реализация данного метода на языке программирования Python. На тестовом примере было получено, что, начиная итерации из точки $(0, 0)$, заданная точность достигается сразу же, в точке $(0, 0)$. Начиная итерации из точки $(1, 0)$, заданная точность достигается за 7 итераций, в точке $(1.2646227829257956e-05, 1.623834843454447e-05)$.