



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)»
(МГТУ им. Н.Э. Баумана)

ФАКУЛЬТЕТ _____ «Информатика и системы управления»

КАФЕДРА _____ «Теоретическая информатика и компьютерные технологии»

Отчет по лабораторной работе № 5 «Метод наискорейшего спуска поиска минимума функции многих переменных»

*по курсу
«Численные методы»*

Выполнил:

Студент группы ИУ9-62Б

Караник А.А.

Проверила:

Домрачева А.Б.

2024 г.

Цель работы

Целью данной работы является реализация программы, осуществляющая поиск минимума функции многих переменных методом наискорейшего спуска.

Постановка задачи

- 1) Найти минимум функции $f(x, y) = x^4 + y^2 + \ln(1 + 0.1x^2y^2) + 0.15x$ двух переменных с точностью $\varepsilon = 0.001$, начиная итерации из точки $X^0 = (0, 1)$.
- 2) Найти минимум аналитичности.
- 3) Сравнить полученные результаты.

Теоретические сведения

Метод наискорейшего спуска является итерационным. Пусть для функции $f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ (или в векторной форме $f(x)$) на k -м шаге имеем некоторое приближение к минимуму $x^k = (x_1^k, \dots, x_n^k)$. Рассмотрим функции одной переменной $\varphi_k(t) = f(x^k - t \operatorname{grad} f(x^k))$.

Минимум функции $\varphi_k(t)$ можно найти любым методом одномерной оптимизации. Обозначим эту точку минимума через t^* . Теперь для следующего приближения к точке экстремума полагаем

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

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

В большинстве случаев точно искать минимум функции $\varphi_k(t)$ не нужно и достаточно ограничиться лишь одним приближением к t построенным, например, по методу парабол. Тогда особенно простым вид итерации будет в двумерном случае:

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

где
$$t^* = -\frac{\varphi'_k(0)}{\varphi''_k(0)}; \varphi'_k(0) = -\left(\frac{\partial f}{\partial x}\right)^2 - \left(\frac{\partial f}{\partial y}\right)^2; \varphi''_k(0) = \frac{\partial f^2}{\partial x^2} \left(\frac{\partial f}{\partial x}\right)^2 + 2 \frac{\partial f^2}{\partial x \partial y} \frac{\partial f}{\partial x} \frac{\partial f}{\partial y} + \frac{\partial f^2}{\partial y^2} \left(\frac{\partial f}{\partial y}\right)^2;$$
 все производные берутся в точке (x_k, y_k)

Реализация

Исходный код программы:

```
/**
 * Laboratory work: 5
 * Discipline: Numerical methods
 * Copyright (c) 2024, Andrey Karanik
 */

#include <iostream>
#define _USE_MATH_DEFINES
#include <cmath>
#include <iomanip>
#include <vector>

double F(double x1, double x2) {
    return x1 * x1 * x1 * x1 + x2 * x2 + log(1 + 0.1 * x1 * x1 * x2 * x2) + 0.15 * x1;
}

double derivativeX1(double x1, double x2) {
    return 4 * x1 * x1 * x1 + (2 * x2 * x2 * x1) / (10 + x2 * x2 * x1 * x1) + 0.15;
}

double derivativeX2(double x1, double x2) {
    return 2 * x2 + (2 * x1 * x1 * x2) / (10 + x1 * x1 * x2 * x2);
}

double derivativeX1X1(double x1, double x2) {
    return (0.2 * x2 * x2) / (1 + 0.1 * x2 * x2 * x1 * x1) + x1 * x1 * (12 - (0.04 * x2 * x2 * x2 * x2) / ((1 + 0.1 * x1 * x1 * x2 * x2) * (1 + 0.1 * x1 * x1 * x2 * x2)));
}

double derivativeX1X2(double x1, double x2) {
    return (40 * x1 * x2) / ((x1 * x1 * x2 * x2 + 10) * (x1 * x1 * x2 * x2 + 10));
}

double derivativeX2X2(double x1, double x2) {
    return (0.2 * x1 * x1) / (1 + 0.1 * x1 * x1 * x2 * x2) - (0.04 * x1 * x1 * x1 * x1 * x2 * x2) / ((1 + 0.1 * x1 * x1 * x2 * x2) * (1 + 0.1 * x1 * x1 * x2 * x2)) + 2;
}

int main(int argc, char *argv[]) {
    double eps = 0.001;

    int k = 0;
    double x1k = 0;
    double x2k = 1;

    double max;

    do {
        double phi1 = -(derivativeX1(x1k, x2k) * derivativeX1(x1k, x2k)) - (derivativeX2(x1k, x2k) * derivativeX2(x1k, x2k));
        double phi2 = derivativeX1X1(x1k, x2k) * derivativeX1(x1k, x2k) * derivativeX1(x1k, x2k) +
            2 * derivativeX1X2(x1k, x2k) * derivativeX1(x1k, x2k) * derivativeX2(x1k, x2k) +
            derivativeX2X2(x1k, x2k) * derivativeX2(x1k, x2k) * derivativeX2(x1k, x2k);
        double t = -(phi1 / phi2);
        double temp1 = x1k;
        double temp2 = x2k;
        x1k = temp1 - t * derivativeX1(temp1, temp2);
        x2k = temp2 - t * derivativeX2(temp1, temp2);
        k++;
    } while (k < 1000);
}
```

```

    if (fabs(derivativeX1(x1k, x2k)) > fabs(derivativeX2(x1k, x2k))) {
        max = fabs(derivativeX1(x1k, x2k));
    } else {
        max = fabs(derivativeX2(x1k, x2k));
    }

} while (max >= eps);

std::cout << "minimum:" << std::endl;

std::cout << x1k << " " << x2k << std::endl;

std::cout << "analytical minimum:" << std::endl;

std::cout << -0.334716 << " " << 0 << std::endl;

std::cout << "step: " << std::endl;

std::cout << k;

return 0;
};

```

Тестирование

Вывод программы:

minimum:

-0.335077 0.000207822

analytical minimum:

-0.334716 0

step:

9

Вывод

В процессе выполнения лабораторной работы была разработана программа, осуществляющая поиск минимума функции многих переменных методом наискорейшего спуска. Также был найден минимум аналитичности, и было воспроизведено сравнение полученных результатов.