Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования «СИБИРСКИЙ ФЕДЕРАЛЬНЫЙ УНИВЕРСИТЕТ»

| Институт космических и информационных технологий | | | |
|--------------------------------------------------|--|--|--|
| институт | | | |
| Информатика | | | |
| кафедра | | | |

ОТЧЁТ О ПРАКТИЧЕСКОЙ РАБОТЕ

Сравнительный анализ эффективности численных методов нулевого порядка тема

| Преподаватель | | | Тынченко В.В. |
|---------------|-------------------------------|---------------|-------------------|
| | | подпись, дата | фамилия, инициалы |
| Студент | КИ20-17/1Б, 032048995 | | Макаров А. Е. |
| _ | номер группы, зачетной книжки | подпись, дата | фамилия, инициалы |

СОДЕРЖАНИЕ

| 1Задачи | 3 |
|-------------------------------------|------|
| | |
| 2Ход работы | 3 |
| r | |
| 3Выводы | 4 |
| <i>э</i> э э э э э э э э э э | •• • |

1 Задачи

На основании результатов выполнения практических работ модуля "Численные методы нулевого порядка для поиска безусловного экстремума" сравнить реализованные алгоритмы по точности и скорости решения задач оптимизации, варьируя параметры алгоритмов.

Для проведения вычислительных экспериментов самостоятельно выбрать 3 целевые функции и интервалы неопределенности, интересные с точки зрения исследования. Результаты вычислительных экспериментов представить в табличном виде, прокомментировать их и сделать обоснованный вывод об особенностях работы исследуемых алгоритмов и их эффективности на различных целевых функциях.

2 Ход работы

Исследования будут проводиться на трёх выбранных функциях при равных условиях, то есть начальные точки поиска и интервалы неопределённости будут одинаковы.

Для начала было проведено исследование метода одномерной оптимизации на трёх разных функциях, по 4 раза с разными параметрами на функцию. Замеры для метода одномерной типизации можно увидеть на рисунке 1. Интервал неопределённости [-6, 6]

| | Функция | Ошибка | Время |
|----|------------------------|--------|--------|
| 0 | x ^ 2 - 6 * x + 14 | 2.002 | 0.0009 |
| 1 | x ^ 2 - 6 * x + 14 | 2.000 | 0.0010 |
| 2 | x ^ 2 - 6 * x + 14 | 2.043 | 0.0009 |
| 3 | x ^ 2 - 6 * x + 14 | 2.210 | 0.0010 |
| 4 | x ^ 2 + 6 * x + 12 | 6.002 | 0.0009 |
| 5 | x ^ 2 + 6 * x + 12 | 6.000 | 0.0010 |
| 6 | x ^ 2 + 6 * x + 12 | 6.043 | 0.0009 |
| 7 | x ^ 2 + 6 * x + 12 | 6.210 | 0.0010 |
| 8 | 2 * x ^ 2 - 2 * x + 14 | 13.003 | 0.0010 |
| 9 | 2 * x ^ 2 - 2 * x + 14 | 13.000 | 0.0009 |
| 10 | 2 * x ^ 2 - 2 * x + 14 | 13.087 | 0.0009 |
| 11 | 2 * x ^ 2 - 2 * x + 14 | 13.420 | 0.0009 |

Рисунок 1 – Одномерная оптимизация замеры

Средние значения для каждой функции можно увидеть на рисунках 2-4

Среднее время: 0.00095 Средняя ошибка: 2.063749999999998

Рисунок $2 - x ^2 - 6 * x + 14$

Среднее время: 0.00095 Средняя ошибка: 6.06375

Рисунок $3 - x ^2 + 6 * x + 12$

Среднее время: 0.000925

Средняя ошибка: 13.1275000000000001

Рисунок $4 - 2 * x ^ 2 - 2 * x + 14$

Видно, что метод Фибоначчи довольно быстро находит экстремум, однако ошибка достаточно велика, из-за чего можно сделать вывод о том, что данный метод чаще находит локальный минимум и очень чувствителен к подбору параметров.

Результаты исследования метода многомерной оптимизации представлен на рисунках 5-8.

| | Функция | Ошибка | Время |
|----|---------------------------------|--------|--------------|
| 0 | 7 * (x2 - 1) ^ 2 + (x1 - 2) ^ 2 | 0.062 | 1.000000e-03 |
| 1 | 7 * (x2 - 1) ^ 2 + (x1 - 2) ^ 2 | 0.067 | 9.000000e-04 |
| 2 | 7 * (x2 - 1) ^ 2 + (x1 - 2) ^ 2 | 0.121 | 1.000000e-10 |
| 3 | 7 * (x2 - 1) ^ 2 + (x1 - 2) ^ 2 | 0.062 | 1.000000e-10 |
| 4 | (x1 - 2) ^ 2 + (x2 - 5) ^ 2 | 4.490 | 1.000000e-03 |
| 5 | (x1 - 2) ^ 2 + (x2 - 5) ^ 2 | 4.490 | 1.000000e-10 |
| 6 | (x1 - 2) ^ 2 + (x2 - 5) ^ 2 | 4.570 | 9.000000e-04 |
| 7 | (x1 - 2) ^ 2 + (x2 - 5) ^ 2 | 0.030 | 1.000000e-03 |
| 8 | (x1 - 4) ^ 2 + (x2 - 1) ^ 2 | 1.980 | 1.000000e-10 |
| 9 | (x1 - 4) ^ 2 + (x2 - 1) ^ 2 | 1.980 | 9.000000e-04 |
| 10 | (x1 - 4) ^ 2 + (x2 - 1) ^ 2 | 2.010 | 1.000000e-10 |
| 11 | (x1 - 4) ^ 2 + (x2 - 1) ^ 2 | 1.960 | 1.000000e-03 |

Рисунок 5 – Многомерная оптимизация замеры

Среднее время: 0.00047500005 Средняя ошибка: 0.078

Рисунок $6 - 7 * (x2 - 1) ^2 + (x1 - 2) ^2$

Среднее время: 0.0007250000250000001 Средняя ошибка: 3.395

Рисунок 7 – $(x1 - 2) ^2 + (x2 - 5) ^2$

Среднее время: 0.00047500005 Средняя ошибка: 1.9825

Рисунок $8 - (x1 - 4)^2 + (x2 - 1)^2$

Метод Нелдера-Мида работает быстрее метода Фибоначчи и имеет меньшую ошибку, однако всё так же чувствителен к подбору параметров

3 Выводы

Исходя из результатов можно сделать вывод о том, что оба метода являются чувствительными к подбору параметров и склонны к поиску локального минимума.

В ходе исследования были сравнены эффективности методов одномерной и многомерной оптимизации, выделены наиболее эффективные, сделаны выводы об общей тенденции работы алгоритмов, написан скрипт на языке

программирования Python, использующий наработки из предыдущих практических работ, составлен отчёт с отражением результатом исследования.