

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

Институт космических и информационных технологий  
институт

Кафедра «Информатика»  
кафедра

**ОТЧЕТ О ЛАБОРАТОРНОЙ РАБОТЕ № 5**

Метод Розенброка  
Тема

Преподаватель		<u>В. В. Тынченко</u>
	Подпись, дата	Инициалы, Фамилия
Студент	<u>КИ19-17/1Б, №031939174</u>	<u>А. К. Никитин</u>
	Номер группы, зачетной книжки	Подпись, дата
		Инициалы, Фамилия

Красноярск 2021

## 1 Постановка задачи

Разработать программу, реализующую метод Розенброка.

Найти безусловный экстремум функции, выбранной в соответствии с заданием, с использованием разработанной программы.

Функция:  $(x_2 + x_1 - 1)^2 + 2(x_1 - 2)^2 \rightarrow \min$

## 2 Описание метода

Суть метода состоит во вращении системы координат в соответствии с изменением скорости убывания целевой функции. Новые направления координатных осей определяются таким образом, чтобы одна из них соответствовала направлению наиболее быстрого убывания целевой функции, а остальные находятся из условия ортогональности. Идея метода состоит в следующем.

Из начальной точки  $x[0]$  осуществляют спуск в точку  $x[1]$  по направлениям, параллельным координатным осям. На следующей итерации одна из осей должна проходить в направлении  $y_1 = x[1] - x[0]$ , а другая - в направлении, перпендикулярном к  $y_1$ . Спуск вдоль этих осей приводит в точку  $x[2]$ , что дает возможность построить новый вектор  $x[2] - x[1]$  и на его базе новую систему направлений поиска. В общем случае данный метод эффективен при минимизации овражных функций, так как результирующее направление поиска стремится расположиться вдоль оси оврага.

## 3 Исходные тексты программ

На листинге 1 представлен код программы, реализующий задание.

Листинг 1 – Метод Розенброка

```
import numpy as np
from const import f
import math
```

```
def init_directions(length):
```

## Продолжение листинга 1

```
directions = np.zeros((length, length))
for i, row in enumerate(directions):
    row[i] = 1.
return np.array(directions)

def calc_a_param(lambdas, directions):
    dunno = []
    for i in range(len(directions)):
        dunno.append(sum(lambdas[i:] * directions[i:]))
    a_list = np.where(lambdas == 0, directions, dunno)
    return a_list

def rosenbrock_algorithm(x0, alpha=2, beta=-0.5, epsilon=0.01, N=4,
steps_list=None):
    x0 = np.array(x0).astype(float)
    if steps_list is None:
        steps_list = [1.] * len(x0)
    steps = np.array(steps_list).astype(float)

    directions = init_directions(len(x0))
    y = x0.copy()

    iterations = 0
    while True:
        iterations += 1
        l = 0
        unchanged_y = y.copy()

        for i in range(len(x0)):
            if f(y + steps[i] * directions[i]) < f(y):
                y += steps[i] * directions[i]
                steps[i] *= alpha
            else:
                steps[i] *= beta

        if f(y) < f(unchanged_y):
            continue

        elif f(y) == f(x0) and l <= N:
```

## Окончание листинга 1

```
l += 1
if all(abs(steps) < epsilon):
    return y, iterations
continue

else:
    if math.sqrt(sum(np.square(y - x0))) <= epsilon:
        return y, iterations

    lambdas = sum((y - x0) * np.transpose(directions))

    a_list = calc_a_param(lambdas, directions)

    b = a_list[0]
    for i, a in enumerate(a_list):
        directions[i] = b / np.linalg.norm(b)
        b = a - (np.transpose(a) * directions[i]) * directions[i]

    x0 = y.copy()
    steps = np.array(steps_list).astype(float)

if __name__ == '__main__':
    print(rosenbrock_algorithm((8, 9), alpha=2, beta=-0.5, steps_list=[1, 2],
epsilon=0.6))
```

#### 4 Исследование влияния параметров метода на точность и скорость нахождения решения

Из рисунка 1 можно заключить, что, в целом, чем меньше параметр  $\epsilon$ , тем точнее решение, однако тем больше шагов необходимо алгоритму для нахождения ответа.

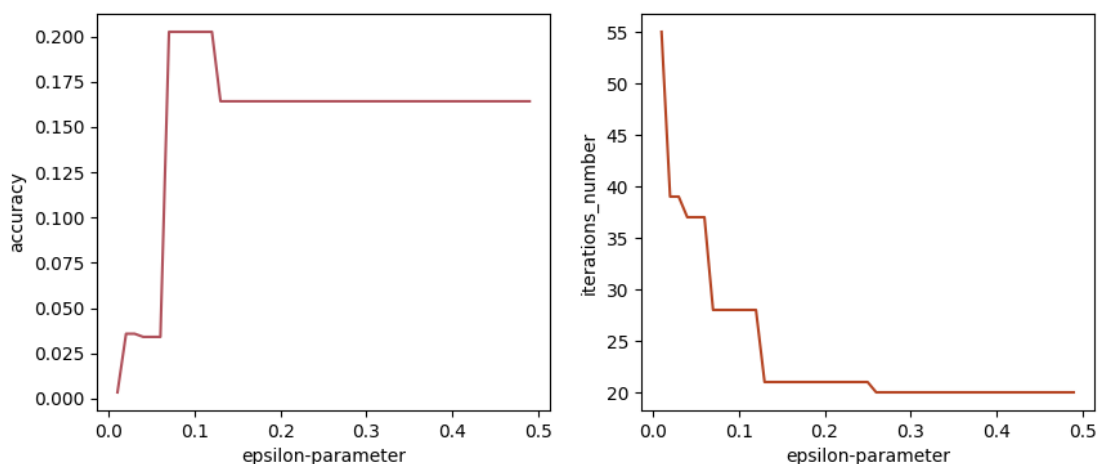


Рисунок 1 – Влияние параметра  $\epsilon$  на точность и производительность

Из рисунка 2 можно заключить, что параметр  $\alpha$  не имеет никаких ярко выраженных зависимостей с точностью и производительностью алгоритма.

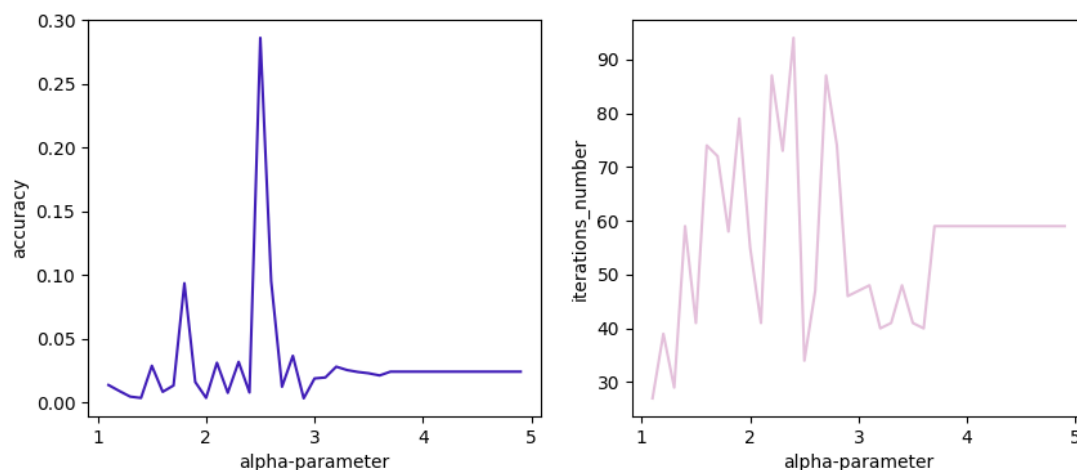


Рисунок 2 - Влияние параметра  $\alpha$  на точность и производительность

Из рисунка 3 можно заключить, что величина  $\beta$  маловероятно имеет явную зависимость с изменением с точностью, однако чем ближе параметр к значению -1, тем дольше работает алгоритм.

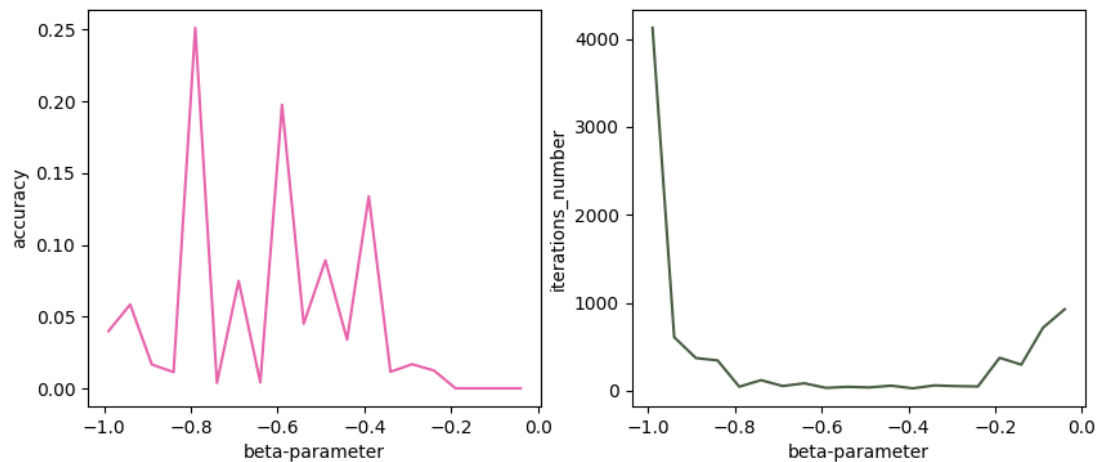


Рисунок 3 - Влияние параметра  $\beta$  на точность и производительность

Из рисунка 4 можно заключить, что параметр N в данном случае никак не влияет на работу алгоритма.

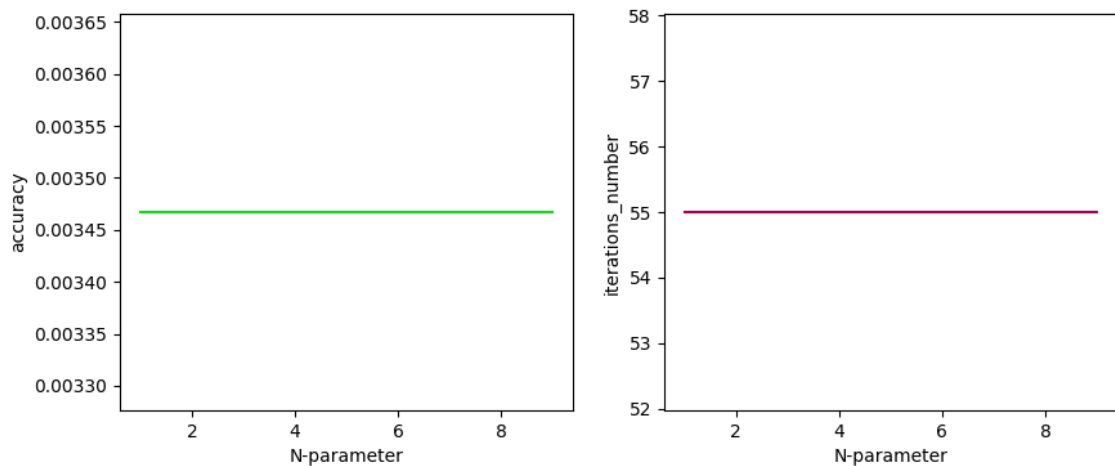


Рисунок 4 – Влияние параметра N на точность и производительность

## 5 Вывод

В результате данной работы был реализован и проанализирован метод Розенброка для поиска локального минимума многомерной функции. Также

были проанализированы гиперпараметры метода и их влияние на работу функции.