

**Министерство образования Российской Федерации**  
**МОСКОВСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ ТЕХНИЧЕСКИЙ**  
**УНИВЕРСИТЕТ**  
**им. Н.Э. БАУМАНА**

Факультет: Информатика и системы управления  
Кафедра: Информационная безопасность (ИУ8)

**ТЕОРИЯ СИСТЕМ И СИСТЕМНЫЙ**  
**АНАЛИЗ**

**Лабораторная работа №1 на тему:**  
**«Исследование методов прямого поиска экстремума**  
**унимодальной функции одного переменного»**

Вариант 7

**Преподаватель:**  
Строганов И.С.

**Студент:**  
Заботин Д.В.,

**Группа:**  
ИУ8-31

Москва 2021

## Цель работы

Исследование функционирования и провести сравнительный анализ различных алгоритмов прямого поиска экстремума (пассивный поиск, метод дихотомии) на примере унимодальной функции одного переменного.

## Постановка задачи

На интервале  $[a, b]$  задана унимодальная функция одного переменного  $f(x)$ . Используя методы *последовательного поиска* (дихотомии, золотого сечения и Фибоначчи), отыскать интервалы неопределенности  $\varepsilon = 0,1$ . Провести сравнение с методом *оптимального пассивного поиска*. Результат в зависимости от числа точек разбиения  $N$  представить в виде таблицы.

## Ход работы

На интервале  $[1, 4]$  задана унимодальная функция одного переменного  $f(x) = -\sqrt{x} \cdot \sin x - 1,5$ . Используя метод дихотомии, найти интервал нахождения минимума  $f(x)$  при заданной наибольшей допустимой длине интервала неопределенности  $\varepsilon = 0,1$ . Провести сравнение с методом оптимального пассивного поиска. Интервал делится на  $N + 1$  частей точками с координатами:

$$x_k = a + k \frac{b-a}{N+1}, \quad k = 1, \dots, N.$$

Точность поиска равна  $\Delta N = \frac{b-a}{N+1} = \frac{\varepsilon}{2}$ , наибольшая длина интервала

неопределенности:  $\varepsilon = \frac{2 \cdot (b-a)}{N+1}$ , откуда число точек определяется:

$$N = \frac{2 \cdot (b-a)}{\varepsilon} - 1.$$

Среди вычисленных значений функции выбирается минимальное и дается ответ в виде:  $x_{\min} \pm \Delta N$ ,

$$y_{\min} = f(x_{\min}).$$

Вычислительная сложность:  $O(N)$ .

Скорость сходимости (скорость убывания интервала неопределенности в зависимости от числа  $N$  вычисленных значений функции):  $l_N = \frac{2}{N+1}$ .

Для заданной функции имеем:

$$\Delta N = \frac{\varepsilon}{2} = \frac{0.1}{2} = 0.05 \quad N = \frac{2 \cdot (4-1)}{0.1} - 1 = 59$$

Метод оптимального пассивного поиска:

N	x	f(x)
1	1.05	-2.38884
2	1.1	-2.43471
3	1.15	-2.47883
4	1.2	-2.521
5	1.25	-2.561
6	1.3	-2.59863
7	1.35	-2.63369
8	1.4	-2.666
9	1.45	-2.69538
10	1.5	-2.72168
11	1.55	-2.74472
12	1.6	-2.76437
13	1.65	-2.7805
14	1.7	-2.79297
15	1.75	-2.80169
16	1.8	-2.80655
17	1.85	-2.80748
18	1.9	-2.80438
19	1.95	-2.79722
20	2	-2.78594
21	2.05	-2.77051
22	2.1	-2.75091
23	2.15	-2.72713
24	2.2	-2.69919
25	2.25	-2.66711
26	2.3	-2.63092
27	2.35	-2.59067
28	2.4	-2.54642
29	2.45	-2.49826

Рисунок 1 - Результат работы оптимального пассивного поиска (часть 1).

30	2.5	-2.44627
31	2.55	-2.39055
32	2.6	-2.33122
33	2.65	-2.26841
34	2.7	-2.20226
35	2.75	-2.13291
36	2.8	-2.06054
37	2.85	-1.98532
38	2.9	-1.90743
39	2.95	-1.82706
40	3	-1.74443
41	3.05	-1.65974
42	3.1	-1.57321
43	3.15	-1.48508
44	3.2	-1.39558
45	3.25	-1.30495
46	3.3	-1.21344
47	3.35	-1.12131
48	3.4	-1.02881
49	3.45	-0.936197
50	3.5	-0.843745
51	3.55	-0.751716
52	3.6	-0.660376
53	3.65	-0.569995
54	3.7	-0.48084
55	3.75	-0.393176
56	3.8	-0.307269
57	3.85	-0.223381
58	3.9	-0.141771
59	3.95	-0.062692

Результат:  $x_{\min} = 1.850 \pm 0.05$ ,  $y_{\min} = -2.807$

Рисунок 2 - Результат работы оптимального пассивного поиска (часть 2).

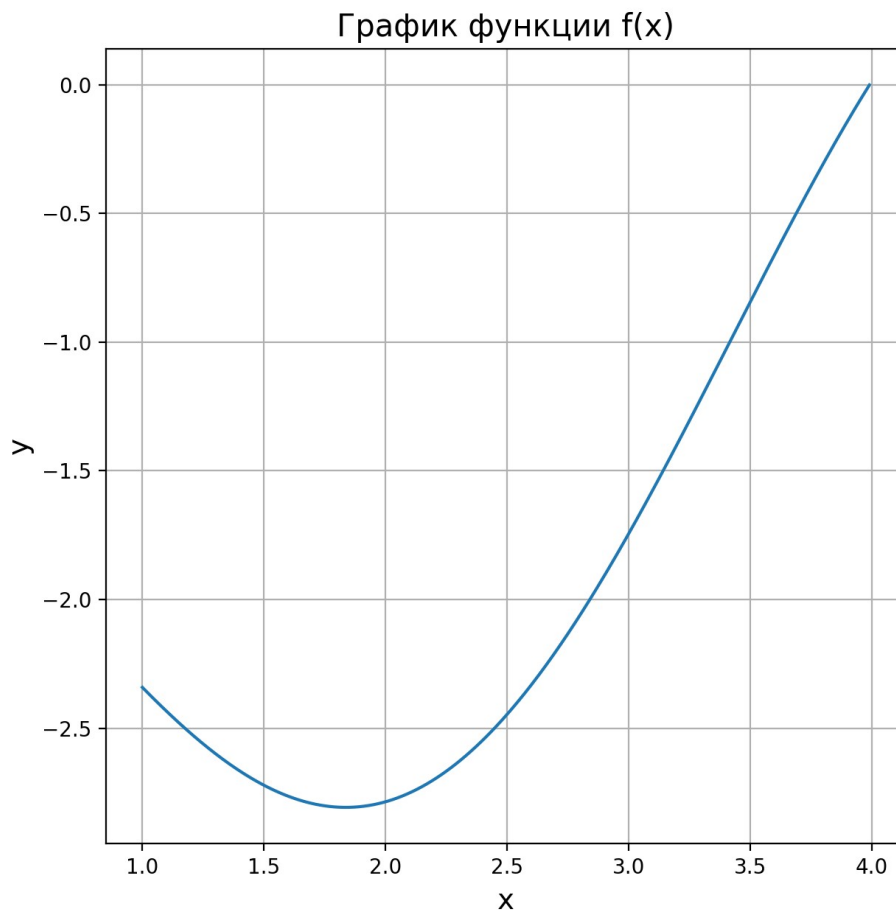


Рисунок 3 - График функции заданный вариантом.

Для метода дихотомии на отрезке  $[a_k, b_k]$  длиной  $l_k$  выбираем две точки:

$$x_{k1} = \frac{b_k + a_k}{2} - \delta \quad x_{k2} = \frac{b_k + a_k}{2} + \delta,$$

где  $\delta > 0$  — некоторое достаточно малое число, причем  $2\delta < \varepsilon$ .

Вычисляем значения функции  $f(x_{k1})$  и  $f(x_{k2})$  в этих точках и выполняем процедуру исключения отрезка. В результате получаем новый отрезок

$[a_{k+1}, b_{k+1}] \subset [a_k, b_k]$ . Если длина данного отрезка  $l_k > \varepsilon$ , то алгоритм метода дихотомии переходит к следующему шагу. Но если  $l_{k+1} < \varepsilon$ , то вычисления

прекращаются, результат:  $x = \frac{b_{k+1} + a_{k+1}}{2}$ .

Метод дихотомии:

a	b	x1	x2	f(x1)	f(x2)	f(x1) > f(x2) - ?	a <sub>k+1</sub>	b <sub>k+1</sub>	length
1	4	2.49	2.51	-2.45697	-2.43542	no	1	2.51	3
1	2.51	1.745	1.765	-2.80099	-2.80356	yes	1.745	2.51	1.51
1.745	2.51	2.1175	2.1375	-2.74306	-2.73347	no	1.745	2.1375	0.765
1.745	2.1375	1.93125	1.95125	-2.80039	-2.79699	no	1.745	1.95125	0.3925
1.745	1.95125	1.83812	1.85812	-2.80762	-2.80725	no	1.745	1.85812	0.20625
1.745	1.85812	1.79156	1.81156	-2.80601	-2.80712	yes	1.79156	1.85812	0.113125
1.79156	1.85812	1.81484	1.83484	-2.80724	-2.80762	yes	1.81484	1.85812	0.0665625

Результат:  $x_{\min} = 1.8365 \pm 0.0333$ ,  $y_{\min} = -2.8076$

Рисунок 4 - Результат работы поиска минимума методом дихотомии.

График зависимости погрешности от количества итераций

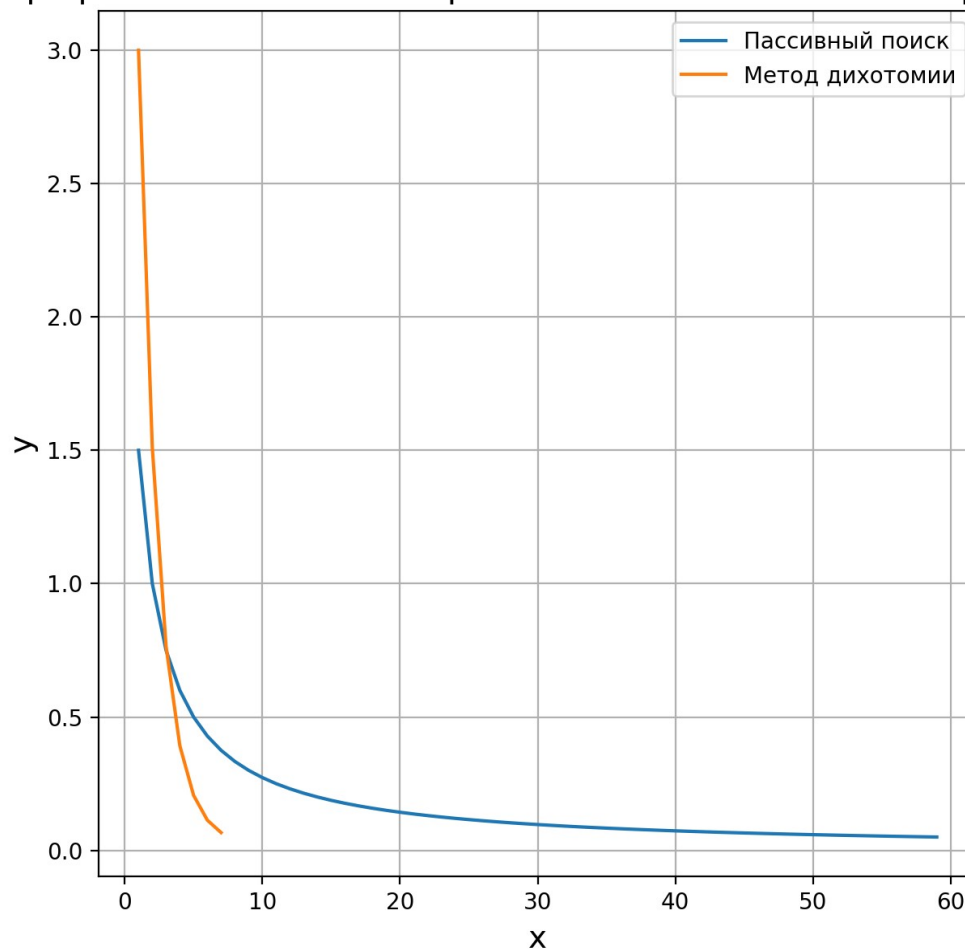


Рисунок 5 - График зависимости погрешности от количества итераций.

## **Вывод**

В данной лабораторной работе были изучены методы поиска экстремума унимодальной функции одного переменного: оптимальный пассивный поиск и поиск методом дихотомии. Для выполнения лабораторной работы был использован язык программирования Python. На нем была написана программа, в которой были реализованы соответствующие функции поиска экстремума, а также были реализованы функции вывода результатов в виде таблиц и графиков.

Из результатов видно, что метод дихотомии значительно эффективнее метода пассивного поиска для нахождения экстремума унимодальной функции одного переменного.

## Исходный код программы

# Copyright 2021 DimaZzZz101 zabotin.d@list.ru

"""

### Лабораторная работа №1

Исследование методов прямого поиска экстремума унимодальной функции одного переменного

Цель работы: исследовать функционирование и провести сравнительный анализ различных алгоритмов прямого поиска экстремума (пассивный поиск, метод дихотомии, золотого сечения, Фибоначчи) на примере унимодальной функции одного переменного.

### Вариант 7

"""

# Подключение необходимых библиотек.

```
from tabulate import tabulate
import matplotlib.pyplot as plt
import pandas as pd
import numpy as np
```

# Функция приведения числа к фиксированной точности.

```
def to_fixed(num_obj, digits=0):
    return f'{num_obj:.{digits}f}'
```

# Заданные константы

`_epsilon = 0.1`    # Интервал неопределенности.

```
_begin = 1      # Левая граница.  
_end = 4        # Правая граница.
```

```
# Список со значениями длин при пассивном поиске.
```

```
list_of_length_passive = [(_end - _begin) / (n + 1) for n in range(1, 60)]
```

```
# Список со значениями длин при методе дихотомии.
```

```
list_of_length_dichotomy = []
```

```
# Функция из варианта.
```

```
def func_from_task(x):  
    return -np.sqrt(x) * np.sin(x) - 1.5
```

```
# Сравнение погрешностей методов пассивного поиска и дихотомии.
```

```
def compare_inaccuracy(name="", length_passive=None,  
length_dichotomy=None):
```

```
    if length_passive is None:
```

```
        length_passive = []
```

```
    if length_dichotomy is None:
```

```
        length_dichotomy = []
```

```
    x1 = [n for n in range(1, len(length_passive) + 1)]
```

```
    x2 = [n for n in range(1, len(length_dichotomy) + 1)]
```

```
    y1 = length_passive
```

```
    y2 = length_dichotomy
```



```
fig = plt.figure(figsize=(7, 7))
plt.plot(x1, y1, label="Пассивный поиск")
plt.plot(x2, y2, label="Метод дихотомии")
plt.title(name, fontsize=15)    # Заголовок.
plt.xlabel("x", fontsize=14)    # Ось абсцисс.
plt.ylabel("y", fontsize=14)    # Ось ординат.
plt.grid(True)                 # Включение отображение сетки.
plt.legend()
plt.show()
save = "Graphics/" + name + ".png" # Указание пути до файла.
fig.savefig(save)               # Сохранение графика по заданному пути.
```

```
# Функция подсчета N - количества итераций.
```

```
def count_of_iterations(begin, end, epsilon):
    return 2 * (end - begin) / epsilon - 1
```

```
# Функция подсчета точности.
```

```
def count_delta(epsilon):
    return epsilon / 2
```

```
# Функция вывода таблицы для метода пассивного поиска на экран.
```

```
def create_table_passive_search(x_array, y_array, n):
    pd.set_option('display.max_rows', n)

    table = pd.DataFrame({
        'N': list(range(1, n + 1)),
```

```
    'x': x_array,  
    'f(x)': y_array,  
})
```

```
table.set_index('N', inplace=True)
```

```
print(tabulate(table, headers='keys', tablefmt='psql'), end='\n\n')
```

```
# Метод оптимального пассивного поиска.
```

```
def optimal_passive_search(begin, end, epsilon):
```

```
    delta = count_delta(epsilon)
```

```
    list_of_x = np.arange(begin + delta, end, delta)
```

```
    list_of_y = [func_from_task(x) for x in list_of_x]
```

```
    n = int(count_of_iterations(begin, end, epsilon))
```

```
# Задание начального состояния переменных для поиска минимума.
```

```
y_min = 5
```

```
x_min = 0
```

```
# Поиск y_min и соответствующего x_min.
```

```
for x in list_of_x:
```

```
    y = func_from_task(x)
```

```
    if y < y_min:
```

```
        x_min = x
```

```
        y_min = y
```

```
# Вывод таблицы со всеми x и y.
```

```

print("Метод оптимального пассивного поиска:")
create_table_passive_search(list_of_x, list_of_y, n)

# Вывод результата - искомых x_min и y_min.
print(f"Результат: x_min = {to_fixed(x_min, 3)} ± {delta}, y_min = {to_fixed(y_min, 3)}", end='\n\n')

# Функция печати таблицы для метода дихотомии.
def create_table_dichotomy(list_a, list_b, list_x1, list_x2, list_f1, list_f2,
list_yes_no, list_a_, list_b_, length):
    pd.set_option('display.max_rows', None)

    table = pd.DataFrame({
        'a': list_a,
        'b': list_b,
        'x1': list_x1,
        'x2': list_x2,
        'f(x1)': list_f1,
        'f(x2)': list_f2,
        'f(x1) > f(x2) - ?': list_yes_no,
        'a_k+1': list_a_,
        'b_k+1': list_b_,
        'length': length
    })
    table.set_index('a', inplace=True)

    print(tabulate(table, headers='keys', tablefmt='psql', end='\n\n'))

```

```
# Поиск методом дихотомии.

def dichotomy_search(begin, end, epsilon):
    new_a = begin
    new_b = end

    delta = 0.01

    # Списки для сохранения данных будущей таблицы
    list_a = []
    list_b = []

    list_x1 = []
    list_x2 = []

    list_f1 = []
    list_f2 = []

    list_yes_no = []

    list_a_ = []
    list_b_ = []

    while True:
        # Сохраняем текущие начало и конец отрезка
        list_a.append(new_a)
        list_b.append(new_b)

        # Вычисляем расстояние между концами отрезка.
        length = new_b - new_a
```

```
# Вычисление точности.
precision = length / 2

# Запоминаем текущую длину отрезка
list_of_length_dichotomy.append(length)

# Вычисляем, затем сохраняем полученные значения точек в списки.
x1 = (new_a + new_b) / 2 - delta
x2 = (new_a + new_b) / 2 + delta

list_x1.append(x1)
list_x2.append(x2)

# К текущим значениям точек находим соответствующие значения
функций.
f_x1 = func_from_task(x1)
f_x2 = func_from_task(x2)

# Сохраняем их.
list_f1.append(f_x1)
list_f2.append(f_x2)

if f_x1 > f_x2:
    new_a = x1
    list_yes_no.append('yes')
else:
    new_b = x2
    list_yes_no.append('no')

# Сохраняем новые начало и конец отрезка.
```

```

list_a_.append(new_a)
list_b_.append(new_b)

# Условие выхода из цикла.
if length < epsilon:
    x_part1 = (new_a + new_b) / 2    # Запоминаем полученный
минимальный x.

    y_min = func_from_task(x_part1)  # Ему в соответствие вычисляем
значение функции в нем.

# Вывод таблицы для метода дихотомии.
print("Метод дихотомии:")
create_table_dichotomy(list_a, list_b, list_x1,
                        list_x2, list_f1, list_f2,
                        list_yes_no, list_a_, list_b_,
                        list_of_length_dichotomy)

# Вывод результата.
print(f'Результат: x_min = {to_fixed(x_part1, 4)} ± {to_fixed(precision,
4)}, y_min = {to_fixed(y_min, 4)}')
break

# Функция вывода графика.
def show_graphic(name="", x=None, y=None):
    if y is None:
        y = []

    if x is None:

```

```
x = []
```

```
fig = plt.figure(figsize=(7, 7))
```

```
plt.plot(x, y)
```

```
plt.title(name, fontsize=15)    # Заголовок.
```

```
plt.xlabel("x", fontsize=14)    # Ось абсцисс.
```

```
plt.ylabel("y", fontsize=14)    # Ось ординат.
```

```
plt.grid(True)                 # Включение отображение сетки.
```

```
plt.show()
```

```
save = "Graphics/" + name + ".png"
```

```
fig.savefig(save)
```

```
# Вывод пояснительной надписи.
```

```
print('Лабораторная работа №1', 'Вариант 7', 'Функция:  $-\sqrt{x} * \sin(x) - 1.5$ ',  
sep='\n', end='\n\n')
```

```
# Метод пассивного поиска.
```

```
optimal_passive_search(_begin, _end, _epsilon)
```

```
# Метод дихотомии.
```

```
dichotomy_search(_begin, _end, _epsilon)
```

```
# Построение графика функции.
```

```
x_array = np.arange(_begin, _end, 0.01)
```

```
y_array = func_from_task(x_array)
```

```
show_graphic("График функции  $f(x)$ ", x_array, y_array)
```

# Построение графика сравнения работы метода пассивного поиска и метода дихотомии, в зависимости от N.

```
compare_inaccuracy("График зависимости погрешности от количества  
итераций", list_of_length_passive,  
                  list_of_length_dichotomy)
```