

Министерство науки и высшего образования Российской Федерации Калужский филиал федерального государственного автономного образовательного учреждения высшего образования «Московский государственный технический университет имени Н.Э. Баумана

(национальный исследовательский университет)» (КФ МГТУ им. Н.Э. Баумана)

ФАКУЛЬТЕТ ИУК Информатика и управление

КАФЕДРА ИУК4 Программное обеспечение ЭВМ, информационные технологии

ЛАБОРАТОРНАЯ РАБОТА

«Минимизация функций»

по дисциплине: «Методы принятия решений в программной инженерии»

Выполнил: студент групп	ы ИУК4-72Б		Губин Е.В.		
		(Подпись)			
			(и.о. Фамилия) Никитенко У.В.		
Проверил:					
		(Подпись)	(И.О. Фамилия)		
Дата сдачи (защиты):					
Результаты сдачи (защить	ı):				
	- Балльная оценка:				
	- Оценка:				

Цель: ознакомиться с методами одномерного поиска, используемыми в методах минимизации функций. Сравнить различные алгоритмы по эффективности на тестовых примерах.

Задание (вариант №23):

Найти минимум и максимум унимодальной на отрезке [a, b] функции f(x) с точностью E.

23

 $x^3 - e^x$

-1 0

Результаты выполнения работы:

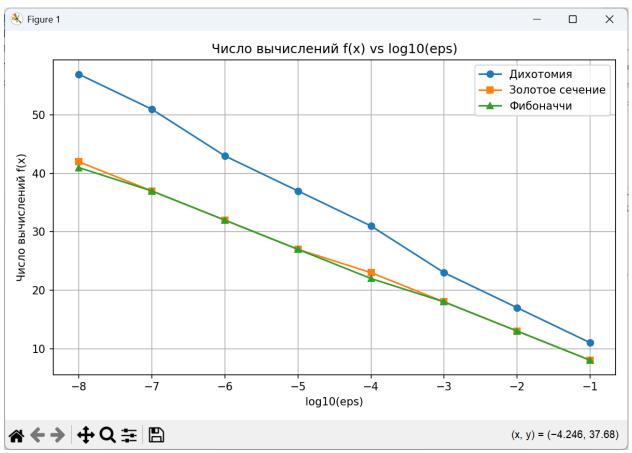


Рисунок 1 График зависимости количества вычислений целевой функции от логарифма задаваемой точности E

```
Дихотомия: x_min = -0.999999511582, f = -1.367878155596e+00, f-evals = 43 Таблица итераций сохранена: dichotomy_history.csv (строк 21) Золотое сечение: x_min = -0.999999565161, f = -1.367878296624e+00, f-evals = 32 Таблица итераций сохранена: golden_history.csv (строк 29) Фибоначчи: x_min = -0.999998885810, f = -1.367876508492e+00, f-evals = 32 Таблица итераций сохранена: fibonacci_history.csv (строк 29)
```

Рисунок 2 Результаты выполнения программы (поиск минимума функции различными методами)

Таблица 1 Результаты исследования метода дихотомии

k	a	b	length	ratio_prev_to_curr	x_test1	f_x_test1	x_test2	f_x_test2	cumulative_f_calls
1	-1.0	-0.499999	0.5000002	5	-0.50000025	-0.73153069558008	-0.49999975	-0.73153062384	2
2	-1.0	-0.749999	0.2500003	1.9999980000029999	-0.750000125	-0.89424170463273	-0.749999625	-0.89424109706	4
3	-1.0	-0.874999	0.1250004	1.999996000014000	-0.8750000625000001	-1.08678401217933	-0.8749995625	-1.08678307217	6
4	-1.0	-0.937499	0.0625004	1.999992000059998	-0.93750003125	-1.21558030621158	-0.9374995312	-1.2155791836	8
5	-1.0	-0.968749	0.0312504	1.999984000247990	-0.968750015625	-1.28870639616547	-0.9687495156	-1.28870517822	10
6	-1.0	-0.984374	0.0156254	1.999968001007963	-0.9843750078125	-1.32752632637525	-0.9843745078	-1.32752505972	12
7	-1.0	-0.992187	0.0078129	1.999936004063733	-0.99218750390625	-1.34750989410845	-0.9921870039	-1.34750860283	14
8	-1.0	-0.996093	0.0039067	1.999872016317901	-0.996093751953125	-1.35764625244894	-0.9960932519	-1.35764494880	16
9	-1.0	-0.998046	0.0019536	1.999744065391256	-0.9980468759765625	-1.36275072203588	-0.9980463759	-1.36274941218	18
10	-1.0	-0.999022	0.0009770	1.999488261753927	-0.9990234379882812	-1.36531204778772	-0.9990229379	-1.36531073483	20
11	-1.0	-0.999511	0.0004887	1.998977046992260	-0.9995117189941406	-1.36659498569778	-0.9995112189	-1.36659367119	22
12	-1.0	-0.999755	0.0002446	1.997956184711971	-0.9997558594970704	-1.36723702369818	-0.9997553594	-1.36723570843	24
13	-1.0	-0.999877	0.0001225	1.995920706744955	-0.9998779297485352	-1.367558184995584	-0.9998774297	-1.36755686932	26
14	-1.0	-0.999938	6.1535125	1.991874559544355	-0.9999389648742676	-1.36771880122306	-0.9999384648	-1.3677174853	28
15	-1.0	-0.999968	3.1017562	1.983880100373278	-0.9999694824371338	-1.36779911823206	-0.9999689824	-1.36779780226	30
16	-1.0	-0.999984	1.5758781	1.968271658434952	-0.999984741218567	-1.36783927896044	-0.9999842412	-1.36783796294	32
17	-1.0	-0.999991	8.1293907	1.938494775623307	-0.9999923706092835	-1.36785935988061	-0.9999918706	-1.36785804384	34
18	-1.0	-0.999995	4.3146953	1.884116963413330	-0.9999961853046417	-1.36786940047969	-0.9999956853	-1.36786808443	36
19	-1.0	-0.999997	2.4073476	1.792302539267664	-0.9999980926523209	-1.36787442081398	-0.9999975926	-1.36787310476	38
20	-1.0	-0.999998	1.4536738	1.656043889325742	-0.9999990463261604	-1.36787693098981	-0.9999985463	-1.36787561493	40
21	-1.0	-0.999999	9.7683691	1.488143834630331	-0.9999995231630803	-1.36787818607990	-0.9999990231	-1.36787687002	42

Таблица 2 Результаты исследования метода золотого сечения

	-	_	_	-	-	_		-	-
k	a	b	length	ratio_prev	x_test1	f_x_test1	x_test2	f_x_test2	cumulative_f_calls
1	-1.0	-0.381966	0.6180339	887498949	-0.763932	-0.911655	-0.618033	-0.775071	3
2	-1.0	-0.618033	0.3819660	1.6180339	-0.854101	-1.048724	-0.763932	-0.911655	4
3	-1.0	-0.763932	0.2360679	1.6180339	-0.909830	-1.155741	-0.854101	-1.048724	5
4	-1.0	-0.854101	0.1458980	1.6180339	-0.944271	-1.230922	-0.909830	-1.155741	6
5	-1.0	-0.909830	0.0901699	1.6180339	-0.965558	-1.280962	-0.944271	-1.230922	7
6	-1.0	-0.944271	0.0557280	1.6180339	-0.978713	-1.313285	-0.965558	-1.280962	8
7	-1.0	-0.965558	0.0344418	1.6180339	-0.986844	-1.333801	-0.978713	-1.313285	9
8	-1.0	-0.978713	0.0212862	1.6180339	-0.991869	-1.346688	-0.986844	-1.333801	10
9	-1.0	-0.986844	0.0131556	1.6180339	-0.994975	-1.354733	-0.991869	-1.346688	11
10	-1.0	-0.991869	0.0081306	1.6180339	-0.996894	-1.359735	-0.994975	-1.354733	12
11	-1.0	-0.994975	0.0050249	1.6180339	-0.998080	-1.362839	-0.996894	-1.359735	13
12	-1.0	-0.996894	0.0031056	1.6180339	-0.998813	-1.364761	-0.998080	-1.362839	14
13	-1.0	-0.998080	0.0019193	1.6180339	-0.999266	-1.365951	-0.998813	-1.364761	15
14	-1.0	-0.998813	0.0011862	1.6180339	-0.999546	-1.366687	-0.999266	-1.365951	16
15	-1.0	-0.999266	0.0007331	1.6180339	-0.999719	-1.367142	-0.999546	-1.366687	17
16	-1.0	-0.999546	0.0004531	1.6180339	-0.999826	-1.367423	-0.999719	-1.367142	18
17	-1.0	-0.999719	0.0002800	1.6180339	-0.999893	-1.367597	-0.999826	-1.367423	19
18	-1.0	-0.999826	0.0001730	1.6180339	-0.999933	-1.367705	-0.999893	-1.367597	20
19	-1.0	-0.999893	0.0001069	1.6180339	-0.999959	-1.367771	-0.999933	-1.367705	21
20	-1.0	-0.999933	6.6106961	1.6180339	-0.999974	-1.367812	-0.999959	-1.367771	22
21	-1.0	-0.999959	4.0856349	1.6180339	-0.999984	-1.367838	-0.999974	-1.367812	23
22	-1.0	-0.999974	2.5250612	1.6180339	-0.999990	-1.367854	-0.999984	-1.367838	24
23	-1.0	-0.999984	1.5605736	1.6180339	-0.999994	-1.367863	-0.999990	-1.367854	25
24	-1.0	-0.999990	9.6448756	1.6180339	-0.999996	-1.367869	-0.999994	-1.367863	26
25	-1.0	-0.999994	5.9608609	1.6180339	-0.999997	-1.367873	-0.999996	-1.367869	27
26	-1.0	-0.999996	3.6840146	1.6180339	-0.999998	-1.367875	-0.999997	-1.367873	28
27	-1.0	-0.999997	2.2768462	1.6180339	-0.999999	-1.367877	-0.999998	-1.367875	29
28	-1.0	-0.999998	1.4071683	1.6180339	-0.999999	-1.367878	-0.999999	-1.367877	30
29	-1.0	-0.999999	8.6967789	1.6180339	-0.999999	-1.367878	-0.999999	-1.367878	31

Таблица 3 Результаты исследования метода Фибоначчи

	_	_	_	_		_			_
k	а	b	length	ratio_prev_to_curr	x_test1	f_x_test1	x_test2	f_x_test2	cumulative_f_calls
	1 -1.0	-0.381966	0.6180339	887496481	-0.76393202250	-0.911655882618	-0.61803398874	-0.775071	3
	2 -1.0	-0.618033	0.3819660	1.6180339887482036	-0.85410196624	-1.048724268769	-0.76393202250	-0.911655	4
	3 -1.0	-0.763932	0.2360679	1.6180339887543225	-0.90983005625	-1.155741523908	-0.85410196624	-1.048724	5
	4 -1.0	-0.854101	0.1458980	1.6180339887383028	-0.94427190999	-1.230922187424	-0.90983005625	-1.155741	. 6
	5 -1.0	-0.909830	0.0901699	1.6180339887802428	-0.96555814625	-1.280962921008	-0.94427190999	-1.230922	7
	6 -1.0	-0.944271	0.0557280	1.6180339886704427	-0.97871376374	-1.313285106099	-0.96555814625	-1.280962	. 8
	7 -1.0	-0.965558	0.0344418	1.6180339889579034	-0.9868443825	-1.333801178443	-0.97871376374	-1.313285	9
	8 -1.0	-0.978713	0.0212862	1.6180339882053216	-0.99186938123	-1.346688648465	-0.98684438251	-1.333801	10
	9 -1.0	-0.986844	0.0131556	1.6180339901756062	-0.99497500128	-1.354733316067	-0.99186938123	-1.346688	11
	10 -1.0	-0.991869	0.0081306	1.6180339850173562	-0.99689437994	-1.359735755376	-0.99497500128	-1.354733	12
	11 -1.0	-0.994975	0.0050249	1.6180339985218082	-0.99808062133	-1.362839128161	-0.99689437994	-1.359735	13
	12 -1.0	-0.996894	0.0031056	1.6180339631666938	-0.9988137586	-1.364761589613	-0.99808062133	-1.362839	14
	13 -1.0	-0.998080	0.0019193	1.6180340557275876	-0.99926686273	-1.365951446417	-0.99881375861	-1.364761	15
	14 -1.0	-0.998813	0.0011862	1.6180338134000378	-0.99954689590	-1.366687470147	-0.99926686271	-1.365951	16
	15 -1.0	-0.999266	0.0007331	1.6180344478216657	-0.99971996683	-1.367142609719	-0.99954689590	-1.366687	17
	16 -1.0	-0.999546	0.0004531	1.6180327868852882	-0.99982692909	-1.367423993038	-0.99971996681	-1.367142	18
	17 -1.0	-0.999719	0.0002800	1.6180371352784042	-0.99989303772	-1.367597939984	-0.99982692909	-1.367423	. 19
	18 -1.0	-0.9998269	0.0001730	1.6180257510732505	-0.99993389136	-1.367705449200	-0.99989303772	-1.367597	20
	19 -1.0	-0.999893	0.0001069	1.6180555555547986	-0.99995914635	-1.367771914758	-0.99993389136	-1.367705	21
	20 -1.0	-0.999933	6.6108630	1.617977528091869	-0.99997474503	-1.367812969043	-0.99995914635	-1.367771	22
	21 -1.0	-0.999959	4.0853648	1.6181818181810277	-0.99998440133	-1.367838384377	-0.99997474501	-1.367812	23
	22 -1.0	-0.999974	2.5254982	1.6176470588255982	-0.99999034368	-1.367854024878	-0.99998440133	-1.367838	24
	23 -1.0	-0.999984	1.5598665	1.6190476190421963	-0.99999405765	-1.367863800305	-0.99999034368	-1.367854	25
	24 -1.0	-0.999990	9.6563168	1.615384615398766	-0.99999628603	-1.367869665603	-0.99999405765	-1.367863	26
	25 -1.0	-0.999994	5.9423488	1.6249999999929938	-0.9999977716	-1.367873575820	-0.99999628603	-1.367869	27
	26 -1.0	-0.999996	3.7139680	1.600000000017936	-0.99999851443	-1.367875530933	-0.99999777161	-1.367873	28
	27 -1.0	-0.999997	2.2283808	1.6666666666168448	-0.99999925720	-1.367877486050	-0.99999851441	-1.367875	. 29
	28 -1.0	-0.999998	1.4855872	01.май	-0.99999925720	-1.367877486050	-0.99999925720	-1.367877	30
	29 -0.999999	-0.999998	7.4279360	2.0	-0.99999925720	-1.367877486050	-0.99999851441	-1.367875	31

Листинг программы:

```
import math
import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
class FuncCounter:
   def __init__(self, f):
       self. \overline{f} = f
       self.count = 0
   def __call__(self, x):
       self.count += 1
       return self._f(x)
   def reset(self):
       self.count = 0
def f_raw(x):
   return x**3 - math.exp(x)
def history_to_df(history):
   df = pd.DataFrame(history)
   lengths = df['length'].values
   ratios = [np.nan]
   for i in range(1, len(lengths)):
       prev = lengths[i-1]
       curr = lengths[i]
       ratios.append(prev / curr if curr != 0 else np.nan)
   'cumulative f calls']
```

```
cols present = [c for c in cols if c in df.columns]
    return df[cols present]
def dichotomy with history(a, b, eps, f, delta=None):
    if delta is None:
        delta = eps / 4.0
    history = []
    while (b - a) > eps:
        xm = (a + b) / 2.0
        x1 = xm - delta
        x2 = xm + delta
        f1 = f(x1)
        f2 = f(x2)
        if f1 < f2:
            b = x2
        else:
            a = x1
        length = b - a
        history.append({
            'k': len(history) + 1,
            'a': a, 'b': b, 'length': length,
            'x_test1': x1, 'f_x_test1': f1,
             'x test2': x2, 'f x test2': f2,
             'cumulative f calls': f.count
        })
    x min = (a + b) / 2.0
    return x min, f(x min), history
def golden with history(a, b, eps, f):
    phi = (math.sqrt(5) - 1) / 2.0
    x1 = b - phi * (b - a)
    x2 = a + phi * (b - a)
    f1 = f(x1)
    f2 = f(x2)
    history = []
    while (b - a) > eps:
        if f1 < f2:
            b = x2
            x2 = x1
            f2 = f1
            x1 = b - phi * (b - a)
            f1 = f(x1)
        else:
            a = x1
            x1 = x2
            f1 = f2
            x2 = a + phi * (b - a)
            f2 = f(x2)
        length = b - a
        history.append({
            'k': len(history) + 1,
             'a': a, 'b': b, 'length': length,
            'x_test1': x1, 'f_x_test1': f1, 'x_test2': x2, 'f_x_test2': f2,
             'cumulative f calls': f.count
        })
    x min = (a + b) / 2.0
    return x min, f(x min), history
def fibonacci with history(a, b, eps, f):
    L0 = b - a
    F = [1, 1]
    while F[-1] < L0 / eps:
        F.append(F[-1] + F[-2])
```

```
n = len(F)
    history = []
    if n < 3:
        x mid = (a + b) / 2.0
        val = f(x mid)
        history.append({
             'k': 1, 'a': a, 'b': b, 'length': b-a,
             'x_test1': x_mid, 'f_x_test1': val,
             'x test2': np.nan, 'f_x_test2': np.nan,
             'cumulative f calls': f.count
        })
        return x mid, val, history
    x1 = a + (F[-3] / F[-1]) * (b - a)
    x2 = a + (F[-2] / F[-1]) * (b - a)
    f1 = f(x1)
    f2 = f(x2)
    k = 1
    while k \le n - 2 and (b - a) > eps:
        if f1 < f2:
             b = x2
             x2 = x1
             f2 = f1
             idx = n - k - 3
             if idx >= 0:
                 x1 = a + (F[idx] / F[n - k - 1]) * (b - a)
                 f1 = f(x1)
             else:
                 x1 = (a + b) / 2.0
                 f1 = f(x1)
        else:
             a = x1
             x1 = x2
             f1 = f2
             idx = n - k - 2
             if idx >= 0:
                 x2 = a + (F[idx] / F[n - k - 1]) * (b - a)
                 f2 = f(x2)
             else:
                 x2 = (a + b) / 2.0
                 f2 = f(x2)
        length = b - a
        history.append({
             'k': k,
             'a': a, 'b': b, 'length': length,
'x_test1': x1, 'f_x_test1': f1,
'x_test2': x2, 'f_x_test2': f2,
             'cumulative f calls': f.count
        })
        k += 1
    x min = (a + b) / 2.0
    return x min, f(x min), history
def main():
    a0 = -1.0
    b0 = 0.0
    eps0 = 1e-6
    fc = FuncCounter(f raw)
    x d, fx d, hist d = dichotomy with history(a0, b0, eps0, fc)
    df_d = history_to_df(hist_d)
    df d.to csv("dichotomy history.csv", sep=";", index=False)
    print(f"Дихотомия: x_{min} = \{x_d:.12f\}, f = \{fx_d:.12e\}, f-evals =
{fc.count}")
    print(f"Таблица итераций сохранена: dichotomy history.csv (строк
{len(df d)})")
```

```
fc = FuncCounter(f raw)
   x g, fx g, hist g = golden with history(a0, b0, eps0, fc)
   df_g = history_{to} df(hist_g)
   df g.to csv("golden history.csv", sep=";", index=False)
   print(f"Золотое сечение: x min = \{x g:.12f\}, f = \{fx g:.12e\}, f-evals =
{fc.count}")
   print(f"Таблица итераций сохранена: golden history.csv (строк
{len(df_g)})")
   fc = FuncCounter(f raw)
   x f, fx f, hist f = fibonacci with history(a0, b0, eps0, fc)
   df f = history to df(hist f)
   df_f.to_csv("fibonacci_history.csv", sep=";", index=False)
   print(f"Фибоначчи: x min = \{x f:.12f\}, f = \{fx f:.12e\}, f-evals =
{fc.count}")
   print(f"Таблица итераций сохранена: fibonacci history.csv (строк
{len(df f)})")
   print("\nПервые 6 итераций (Дихотомия):")
   print(df d.head(6).to string(index=False))
   print("\nПервые 6 итераций (Золотое сечение):")
   print(df g.head(6).to string(index=False))
   print("\nПервые 6 итераций (Фибоначчи):")
   print(df f.head(6).to string(index=False))
   plt.figure(figsize=(8,5))
   plt.plot(df d['k'], df d['length'], marker='o', label='Дихотомия')
   plt.plot(df_g['k'], df_g['length'], marker='s', label='Золотое сечение')
   plt.plot(df f['k'], df f['length'], marker='^', label='Фибоначчи')
   plt.yscale('log')
   plt.xlabel('k (итерация)')
   plt.ylabel('Длина интервала (log scale)')
   plt.title('Длина интервала по итерациям (eps = {})'.format(eps0))
   plt.grid(True)
   plt.legend()
   plt.tight layout()
   plt.savefig("interval lengths by iteration.png")
   print("\nГрафик длины интервала сохранён:
interval_lengths_by_iteration.png")
if __name__ == "__main__":
   main
```

Выводы: в ходе лабораторной работы я реализовал на языке Python три метода одномерной минимизации функции: метод дихотомии, метод золотого сечения и метод Фибоначчи. На основе построенных таблиц итераций и графиков были проанализированы границы интервалов неопределённости на каждом шаге, длины интервалов и их уменьшение, а также количество вычислений функции.