



Министерство науки и высшего образования Российской Федерации
Калужский филиал
федерального государственного бюджетного
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 №1.1

«Минимизация функций»

ДИСЦИПЛИНА: «Моделирование»

Выполнил: студент гр. ИУК4-72Б _____ (Карельский М.К.)
(Подпись)

Проверил: _____ (Никитенко У.В.)
(Подпись)

Дата сдачи (защиты):

Результаты сдачи (защиты):

- Балльная оценка:

- Оценка:

Калуга, 2023

Цель: сформировать практические навыки анализа возможностей построения и выделения наиболее важных свойств объектов моделей для моделирования и использования специализированных программных пакетов и библиотек для решения задачи минимизации функции и визуализации результатов решения.

Задачи: найти минимум функции, указанной в варианте предложенным методом, сравнить результаты, выдвинуть и обосновать гипотезу целесообразности использования того или иного метода в зависимости от предложенной задачи и ее вариаций, точности результата, трудоемкости, сложности алгоритма, сложности обоснования применимости метода, вычислительной эффективности алгоритма. Визуализировать результаты.

Вариант 7

Задание 1.7.

Методом Ньютона найти минимум и максимум унимодальной на отрезке $[a; b]$ функции $f(x)$ с точностью $\varepsilon = 10^{-6}$. Предусмотреть подсчет числа итераций, потребовавшихся для достижения заданной точности.

$$\begin{aligned}f(x) &= x^3 - e^x \\a &= 0 \\b &= 3\end{aligned}$$

Решение:

$$x_{i+1} = x_i - \frac{f'(x)}{f''(x)}$$

$$\begin{aligned}f'(x) &= 3x^2 - e^x \\f''(x) &= 6x - e^x\end{aligned}$$

В качестве начального значения возьмем:

$$x_0 = \frac{a + b}{2}$$

Результаты вычислений:

$$\begin{aligned}x &= 0,910008 \\f(x) &= -1,730752 \\n &= 5\end{aligned}$$

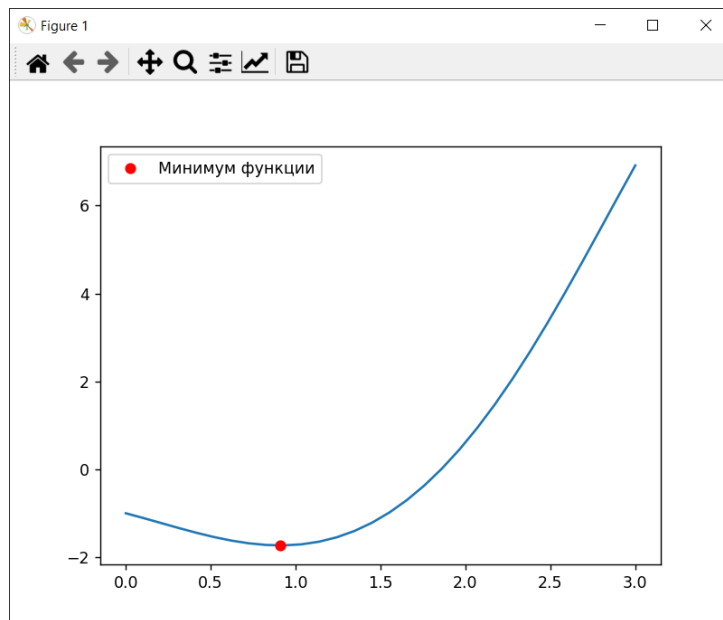


Рис. 1. Метод Ньютона

Задание 2.3.

Указанным в индивидуальном варианте методом найти минимумы и максимумы функции $f(x)$ на отрезке $[x_1, x_2]$ с точностью $\varepsilon = 10^{-6}$. Предусмотреть подсчет числа итераций, потребовавшихся для достижения заданной точности.

$$f(t) = \cos e^t$$

$$x_1 = 1$$

$$x_2 = 2$$

Метод – Фибоначчи

Решение:

В качестве константы различимости выберем:

$$\epsilon = 0.01$$

Установим, что:

$$k = 1$$

$$a_k = x_1$$

$$b_k = x_2$$

$$l = 2\varepsilon$$

F_n – число Фибоначчи

Тогда общее число вычислений n определим из:

$$F_n > \frac{b - a}{l}$$

Вычислим:

$$\lambda_k = a_k + \frac{F_{n-2}}{F_n} (b_k - a_k)$$
$$\mu_k = a_k + \frac{F_{n-1}}{F_n} (b_k - a_k)$$

Шаг 1: если:

$$f(\lambda_k) > f(\mu_k),$$

то:

$$\begin{aligned} a_{k+1} &= \lambda_k \\ b_{k+1} &= b_k \\ \lambda_{k+1} &= \mu_k \\ \mu_{k+1} &= a_{k+1} + \frac{F_{n-k-1}}{F_{n-k}} (b_{k+1} - a_{k+1}) \end{aligned}$$

иначе:

$$\begin{aligned} a_{k+1} &= a_k \\ b_{k+1} &= \mu_k \\ \mu_{k+1} &= \lambda_k \\ \lambda_{k+1} &= a_{k+1} + \frac{F_{n-k-2}}{F_{n-k}} (b_{k+1} - a_{k+1}) \end{aligned}$$

Шаг 2: если:

$$k \neq n - 2,$$

то увеличить k на 1 и перейти к первому шагу.

Шаг 3:

$$\begin{aligned} \lambda_n &= \lambda_{n-1} \\ \mu_n &= \lambda_n + \epsilon \end{aligned}$$

Если:

$$f(\lambda_n) = f(\mu_n),$$

то:

$$\begin{aligned} a_n &= \lambda_n \\ b_n &= b_{n-1} \end{aligned}$$

иначе:

$$\begin{aligned}a_n &= a_{n-1} \\ b_n &= \mu_n\end{aligned}$$

В результате имеем:

$$x = \frac{a_n + b_n}{2}$$

Результаты вычислений:

$$\begin{aligned}n &= 28 \\ x_{min} &= 1,149728 \pm 10^{-6} \\ f(x_{min}) &= -0.999876 \\ x_{max} &= 1,842877 \pm 10^{-6} \\ f(x_{max}) &= -0.999504\end{aligned}$$

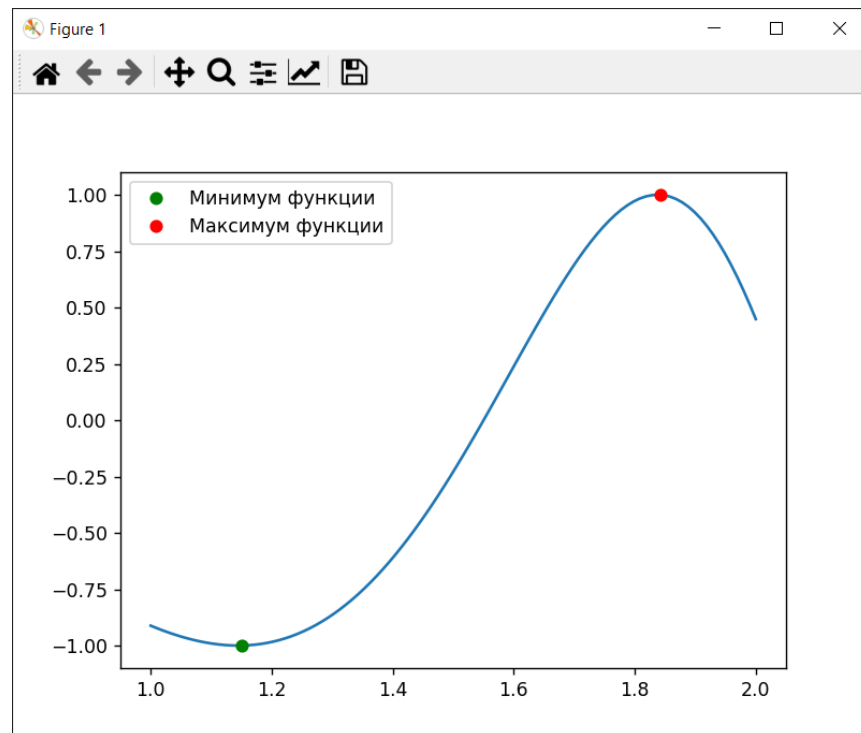


Рис. 2. Метод Фибоначчи

Задание 5.7.

Найти минимум функции 2-х переменных $f(x, y)$ с точностью $\varepsilon = 10^{-6}$ на прямоугольнике $[x_1, x_2] \times [y_1, y_2]$.

Порядок решения задачи:

1. Задать указанную в варианте функцию $f(x, y)$.
2. Построить графики функции и поверхностей уровня $f(x, y)$.
3. По графикам найти точки начального приближения к точкам экстремума.
4. Найти экстремумы функции с заданной точностью.

$$f(x, y) = 3x^2 + y^2 + \ln(x^2 + y^2 + 2x - 2y + 3)$$

$$x_1 = -2$$

$$x_2 = 2$$

$$y_1 = -2$$

$$y_2 = 2$$

Решение:

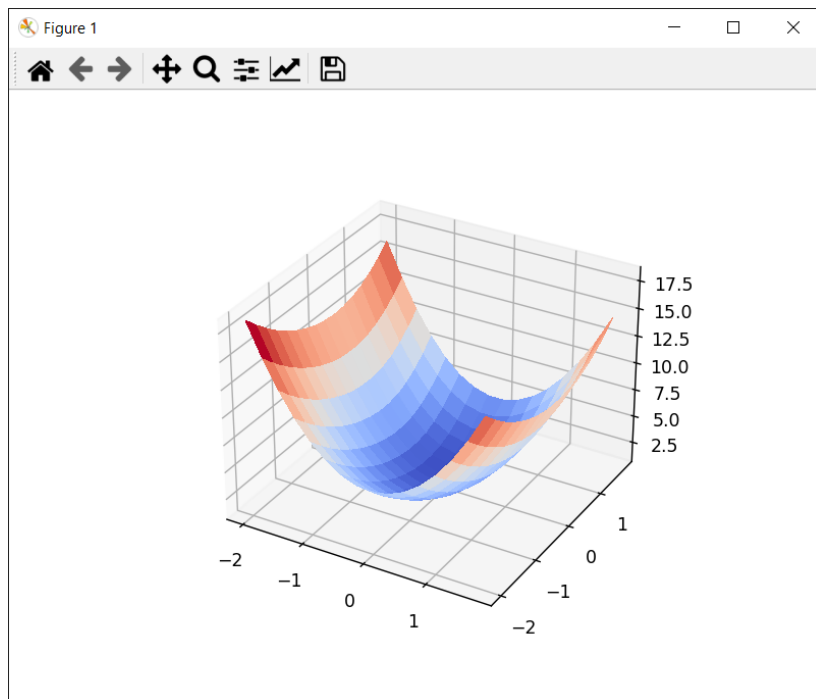


Рис. 3. График функции

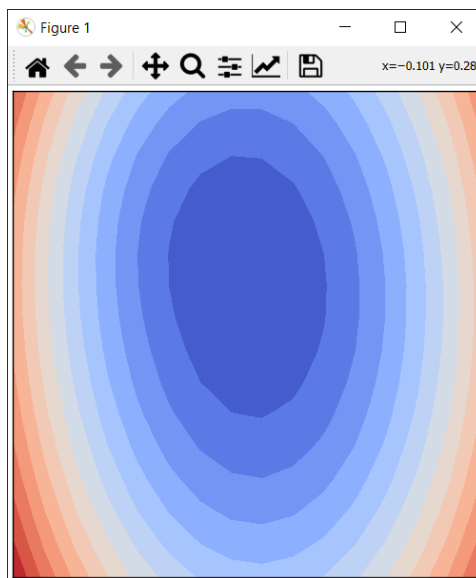


Рис. 4. График поверхностей уровня

Исходя из графиков, можно предположить, что в указанных границах функция имеет точку минимума M примерно в $(-0.1, 0.3)$.

Вычислим точное значение:

$$f'_x(x, y) = 6x + \frac{2x + 2}{x^2 + y^2 + 2x - 2y + 3}$$

$$f'_y(x, y) = 2y + \frac{2y - 2}{x^2 + y^2 + 2x - 2y + 3}$$

$$\begin{cases} 6x + \frac{2x + 2}{x^2 + y^2 + 2x - 2y + 3} = 0 \\ 2y + \frac{2y - 2}{x^2 + y^2 + 2x - 2y + 3} = 0 \end{cases}$$

$$\begin{aligned} x &= -0.129812 \\ y &= 0.309169 \end{aligned}$$

Рис. 5. Решение системы

$$f''_{xx}(x, y) = 6 + \frac{2(x^2 + y^2 + 2x - 2y + 3) - (2x + 2)(2x + 2)}{(x^2 + y^2 + 2x - 2y + 3)^2}$$

$$f''_{xx}(x, y) = 6 + \frac{-2x^2 + 2y^2 - 4x - 4y + 2}{(x^2 + y^2 + 2x - 2y + 3)^2}$$

$$f''_{xy}(x, y) = -\frac{(2x + 2)(2y - 2)}{(x^2 + y^2 + 2x - 2y + 3)^2}$$

$$f''_{yy}(x, y) = 2 + \frac{2(x^2 + y^2 + 2x - 2y + 3) - (2y - 2)(2y - 2)}{(x^2 + y^2 + 2x - 2y + 3)^2}$$

$$f''_{yy}(x, y) = 2 + \frac{2x^2 - 2y^2 + 4x + 4y + 2}{(x^2 + y^2 + 2x - 2y + 3)^2}$$

$$A = f''_{xx}(M)$$

$$B = f''_{xy}(M)$$

$$C = f''_{yy}(M)$$

$$D = AC - B^2$$

$$\begin{aligned} A &= 6.288419 \\ B &= 0.481608 \\ C &= 2.512723 \\ D &= 15.569108 \end{aligned}$$

Рис. 6. Проверка достаточного условия экстремумы

$$D > 0 \rightarrow M - \text{экстремум}$$

$$A > 0 \rightarrow M - \text{точка минимума}$$

Задание 6.7.

Указанным в индивидуальном варианте методом найти минимум квадратичной функции $f(x, y) = a_{11}x^2 + 2a_{12}xy + a_{22}y^2 + 2a_{13}x + 2a_{23}y + c$

точностью $\varepsilon = 10^{-6}$. Для решения задачи многомерной минимизации использовать метод Ньютона. Построить график функции f . Предусмотреть подсчет числа итераций, потребовавшихся для достижения заданной точности.

$$a_{11} = 1$$

$$2a_{12} = 0.5$$

$$a_{22} = 2.5$$

$$2a_{13} = -2$$

$$2a_{23} = -10.5$$

Метод – сопряженных направлений

Решение:

$$f(x, y) = x^2 + 0.5xy + 2.5y^2 - 2x - 10.5y$$

$$\frac{\partial f}{\partial x} = 2x + 0.5y - 2$$

$$\frac{\partial f}{\partial y} = 0.5x + 5y - 10.5$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2} = 2$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial y^2} = 5$$

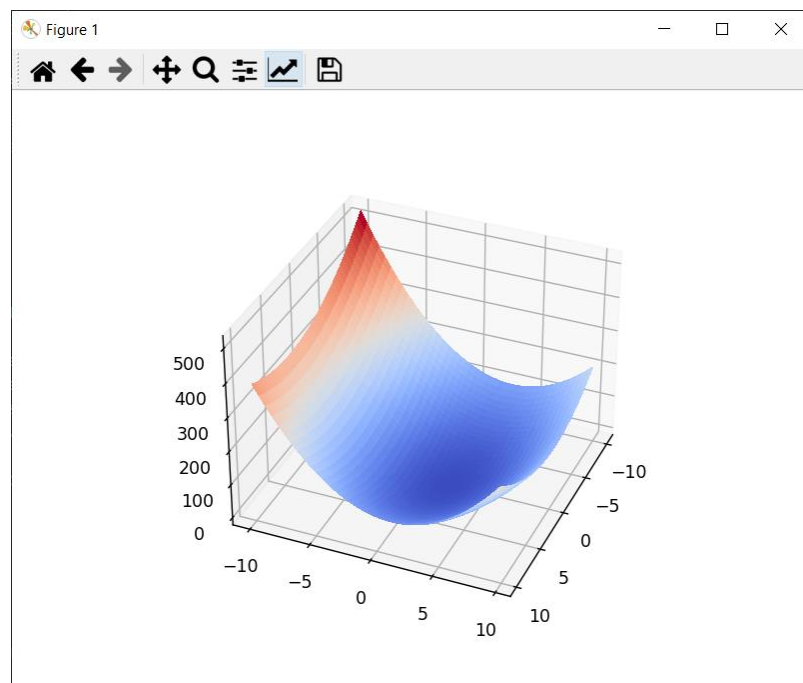


Рис. 6. График функции

Возьмем за исходную точку $A_0(0, 3)$.

$$p_x^0 = \left(\frac{\partial f}{\partial x} \right)_{A_0}$$

$$p_y^0 = \left(\frac{\partial f}{\partial y} \right)_{A_0}$$

$$\lambda = \frac{\left(\frac{\partial f}{\partial x} p_x^0 \right)_{A_0} + \left(\frac{\partial f}{\partial y} p_y^0 \right)_{A_0}}{\left((p_x^0)^2 + (p_y^0)^2 \right)_{A_0} \begin{vmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} & 0 \\ 0 & \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} \end{vmatrix}_{A_0}}$$

$$x_1 = x_0 - \lambda p_x^0$$

$$y_1 = y_0 - \lambda p_y^0$$

Следующие вычисления будут проводиться в цикле, пока $\sqrt{(p_x^k)^2 + (p_y^k)^2} > \varepsilon$, где k – текущая итерация

$$p_x^k = \left(\frac{\partial f}{\partial x} \right)_{A_k} + p_x^{k-1} \frac{\left(\frac{\partial f}{\partial x} \right)_{A_k}^2 + \left(\frac{\partial f}{\partial y} \right)_{A_k}^2}{\left(\frac{\partial f}{\partial x} \right)_{A_{k-1}}^2 + \left(\frac{\partial f}{\partial y} \right)_{A_{k-1}}^2}$$

$$p_y^k = \left(\frac{\partial f}{\partial y} \right)_{A_k} + p_y^{k-1} \frac{\left(\frac{\partial f}{\partial x} \right)_{A_k}^2 + \left(\frac{\partial f}{\partial y} \right)_{A_k}^2}{\left(\frac{\partial f}{\partial x} \right)_{A_{k-1}}^2 + \left(\frac{\partial f}{\partial y} \right)_{A_{k-1}}^2}$$

$$\lambda = \frac{\left(\frac{\partial f}{\partial x} p_x^k \right)_{A_k} + \left(\frac{\partial f}{\partial y} p_y^k \right)_{A_k}}{\left((p_x^k)^2 + (p_y^k)^2 \right)_{A_k} \begin{vmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} & 0 \\ 0 & \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} \end{vmatrix}_{A_k}}$$

$$x_{k+1} = x_k - \lambda p_x^k$$

$$y_{k+1} = y_k - \lambda p_y^k$$

Результаты вычислений:

$$x = 0.487179$$

$$y = 2.051282$$

$$f(x, y) = -11.256410$$

$$n = 74$$

Решение методом Ньютона:

$$\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}^{k+1} = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}^k - H^{-1}(f(x, y)^k) \nabla f(x, y)^k$$

$$H(f) = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} & \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 0.5 \\ 0.5 & 5 \end{pmatrix}$$

$$|H| = 9.75$$

$$H^{-1} = \frac{1}{9.75} \begin{pmatrix} 5 & -0.5 \\ -0.5 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\nabla f = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x} \\ \frac{\partial f}{\partial y} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2x + 0.5y - 2 \\ 0.5x + 5y - 10.5 \end{pmatrix}$$

Результаты вычислений:

$$x = 0.487179$$

$$y = 2.051282$$

$$f(x, y) = -11.256410$$

$$n = 1$$

Вывод: в ходе выполнения лабораторной работы были получены практические навыки анализа возможностей построения и выделения наиболее важных свойств объектов моделей для моделирования и использования специализированных программных пакетов и библиотек для решения задачи минимизации функции и визуализации результатов решения.

Листинг: Task_1.py

```
import math, numpy
import matplotlib.pyplot as plt

f = lambda x: x**3 - math.exp(x)
a = 0
b = 3
eps = 10**-6

df = lambda x: 3*x**2 - math.exp(x)
d2f = lambda x: 6*x - math.exp(x)

x = (a + b) / 2

err = None
n = 0
while err == None or err > eps:
    if err == None:
        err = abs(df(x))
        continue
    err = abs(df(x))
    x = x - df(x)/d2f(x)
    n += 1

print(f"x = {x:.6f}; f(x) = {f(x):.6f}; n = {n}")

X = numpy.linspace(a, b, (b-a)*10)
Y = [f(x) for x in X]
plt.plot(X, Y)
plt.plot(x, f(x), 'ro', label='Минимум функции')
plt.legend()
plt.show()
```

Task_2.py

```
import math, numpy
import matplotlib.pyplot as plt

f = lambda x: math.cos(math.exp(x))
x_1 = 1
x_2 = 2
vareps = 10**-6

eps = 0.01
l = 2*vareps

def Fibonacci(f):
    a = x_1
```

```

b = x_2
F_x = (b - a)/1

F = [1, 1]
while F[-1] < F_x:
    F.append(F[-1] + F[-2])
n = len(F) - 1

lmb = a + F[-3] / F[-1] * (b - a)
mu = a + F[-2] / F[-1] * (b - a)
k = 0

while k != n - 2:
    k += 1
    if f(lmb) > f(mu):
        a = lmb
        lmb = mu
        mu = a + F[-k-2] / F[-k-1] * (b - a)
    else:
        b = mu
        mu = lmb
        lmb = a + F[-k-3] / F[-k-1] * (b - a)

mu = lmb + eps
if f(lmb) == f(mu):
    a = lmb
else:
    b = mu

print(f"n = {n}")
return (a + b) / 2

x_min = Fibonacci(f)
print(f"x = {x_min:.6f}; f(x) = {f(x_min):.6f}")
x_max = Fibonacci(lambda x: -f(x))
print(f"x = {x_max:.6f}; f(x) = {f(x_max):.6f}")

X = numpy.linspace(x_1, x_2, (x_2-x_1)*100)
Y = [f(x) for x in X]
plt.plot(X, Y)

plt.plot(x_min, f(x_min), 'go', label='Минимум функции')
plt.plot(x_max, f(x_max), 'ro', label='Максимум функции')
plt.legend()

plt.show()

```

Task_3.py

```

import matplotlib.pyplot as plt
from matplotlib import cm
import numpy as np

```

```

from scipy import optimize

x_1 = -2
x_2 = 2
y_1 = -2
y_2 = 2
eps = 10**-6

fig, ax = plt.subplots(subplot_kw={"projection": "3d"})

X = np.arange(x_1, x_2, 0.25)
Y = np.arange(y_1, y_2, 0.25)
X, Y = np.meshgrid(X, Y)
Z = 3*X**2 + Y**2 + np.log(X**2 + Y**2 + 2*X - 2*Y + 3)

surf = ax.plot_surface(X, Y, Z, cmap=cm.coolwarm,
                       linewidth=0, antialiased=False)

plt.show()

plt.style.use('_mpl-gallery-nogrid')
levels = np.linspace(Z.min(), Z.max(), 15)
fig, ax = plt.subplots()
ax.contourf(X, Y, Z, levels=levels, cmap=cm.coolwarm, antialiased=False)
plt.show()

def equations(vars):
    x, y = vars
    eq1 = 6*x + (2*x + 2) / (x**2 + y**2 + 2*x - 2*y + 3)
    eq2 = 2*y + (2*y - 2) / (x**2 + y**2 + 2*x - 2*y + 3)
    return [eq1, eq2]

x, y = optimize.fsolve(equations, (-0.1, 0.3), xtol=eps)
print(f'x = {x:.6f}')
print(f'y = {y:.6f}')

A = 6 + (-2*x**2 + 2*y**2 - 4*x - 4*y + 2) / (x**2 + y**2 + 2*x - 2*y + 3)**2
B = -(2*x + 2) * (2*y - 2) / (x**2 + y**2 + 2*x - 2*y + 3)**2
C = 2 + (2*x**2 - 2*y**2 + 4*x + 4*y + 2) / (x**2 + y**2 + 2*x - 2*y + 3)**2

print(f'A = {A:.6f}')
print(f'B = {B:.6f}')
print(f'C = {C:.6f}')

D = A*C - B**2
print(f'D = {D:.6f}')

```

Task_4.py

```

import numpy as np
from matplotlib import cm
import matplotlib.pyplot as plt
import math

```

```

eps = 10**-6

f = lambda x, y: x**2 + 0.5*x*y + 2.5*y**2 - 2*x - 10.5*y

df_x = lambda x, y: 2*x + 0.5*y - 2
df_y = lambda x, y: 0.5*x + 5*y - 10.5

d2f_x = 2
d2f_y = 5
det = d2f_x * d2f_y

x = [0]
y = [3]

p = [(df_x(x[0], y[0]), df_y(x[0], y[0]))]

lmd = (df_x(x[0], y[0]) * p[0][0] + df_y(x[0], y[0]) * p[0][1]) / ((p[0][0]**2 +
p[0][1]**2) * det)

x.append(x[0] - lmd * p[0][0])
y.append(y[0] - lmd * p[0][1])

n = 0
while math.sqrt(p[-1][0]**2 + p[-1][1]**2) > eps:
    frac = (df_x(x[-1], y[-1])**2 + df_y(x[-1], y[-1])**2) / (df_x(x[-2], y[-
2])**2 + df_y(x[-2], y[-2])**2)
    p_1 = df_x(x[-1], y[-1]) + p[-1][0] * frac
    p_2 = df_y(x[-1], y[-1]) + p[-1][1] * frac
    p.append((p_1, p_2))

    lmd = (df_x(x[-1], y[-1]) * p_1 + df_y(x[-1], y[-1]) * p_2) / ((p_1**2 +
p_2**2) * det)

    x.append(x[-1] - lmd * p_1)
    y.append(y[-1] - lmd * p_2)

    n += 1

print(f"x = {x[-1]:.6f}")
print(f"y = {y[-1]:.6f}")
print(f"f(x, y) = {f(x[-1], y[-1]):.6f}")
print(f"n = {n}")

x = [0]
y = [3]

det_inv = 1 / 9.75
H_inv = [[det_inv * 5, det_inv * -0.5],
          [det_inv * -0.5, det_inv * 2]]

```

```

n = 0
while math.sqrt(df_x(x[-1], y[-1])**2 + df_y(x[-1], y[-1])**2) > eps:
    x_k = x[-1] - (H_inv[0][0] * df_x(x[-1], y[-1]) + H_inv[0][1] * df_y(x[-1],
y[-1]))
    y_k = y[-1] - (H_inv[1][0] * df_x(x[-1], y[-1]) + H_inv[1][1] * df_y(x[-1],
y[-1]))

    x.append(x_k)
    y.append(y_k)

    n += 1

print(f"x = {x[-1]:.6f}")
print(f"y = {y[-1]:.6f}")
print(f"f(x, y) = {f(x[-1], y[-1]):.6f}")
print(f"n = {n}")

fig, ax = plt.subplots(subplot_kw={"projection": "3d"})

X = np.arange(-10, 10, 0.25)
Y = np.arange(-10, 10, 0.25)
X, Y = np.meshgrid(X, Y)
Z = X**2 + 0.5*X*Y + 2.5*Y**2 - 2*X - 10.5*Y

surf = ax.plot_surface(X, Y, Z, cmap=cm.coolwarm,
                        linewidth=0, antialiased=False)
plt.show()

```