

Министерство науки и высшего образования Российской Федерации  
Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение  
высшего образования

ТОМСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ  
СИСТЕМУПРАВЛЕНИЯ И РАДИОЭЛЕКТРОНИКИ (ТУСУР)

Кафедра автоматизированных систем управления (АСУ)

## **ОПТИМИЗАЦИЯ ФУНКЦИИ МНОГИХ ПЕРЕМЕННЫХ**

**Отчёт по лабораторной работе №3**  
**По дисциплине**  
**«Методы оптимизации»**

Студент гр. 430-2:

\_\_\_\_\_ А.А. Лузинсан

«\_\_\_\_\_» \_\_\_\_\_ 2022 г.

Проверил:

к.т.н, доцент каф. АСУ  
(должность уч.степень, уч.звание)

\_\_\_\_\_ А.А. Шелестов

«\_\_\_\_\_» \_\_\_\_\_ 2022 г.

Томск 2022

## Оглавление

ВВЕДЕНИЕ .....	3
1 ТЕОРИЯ .....	4
1.1 Метод Хука-Дживса .....	4
1.2 Симплексный метод .....	4
2 АЛГОРИТМЫ МЕТОДОВ .....	5
2.1 Метод Хука-Дживса.....	5
2.1 Симплексный метод.....	6
ЗАКЛЮЧЕНИЕ .....	8
ЛИСТИНГ ПРОГРАММЫ .....	9

## ВВЕДЕНИЕ

Задание: найти минимум функции двух переменных, используя два прямых метода: симплексный метод и метод Хука-Дживса.

Точность:  $\varepsilon = 10^4$ .

Вариант задания:

$$2) f(x) = x_1^3 + x_2^3 - 15x_1x_2$$

$$\bar{x}(0; 0); \bar{x}^0 = (5,23; 4,41)$$

Вид исходной функции представлен на рисунке 1.1.

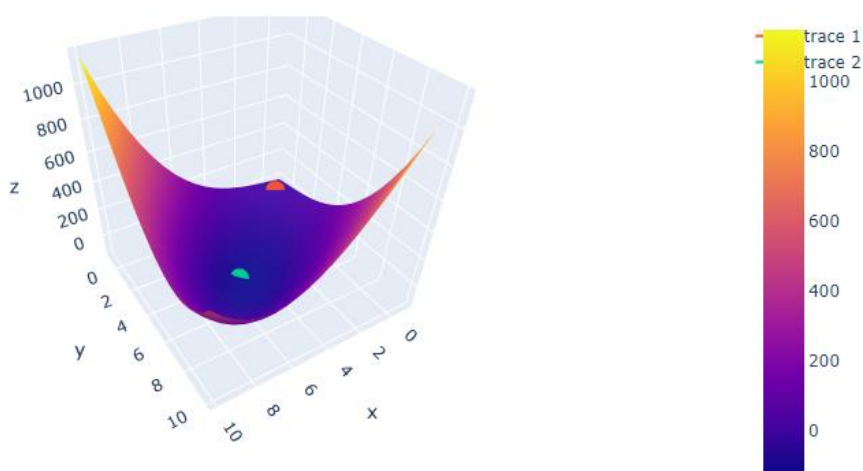


Рисунок 1.1 – Изображение исходной функции

# 1 ТЕОРИЯ

## 1.1 Метод Хука-Дживса

Суть метода: нахождение в окрестности текущей точки наилучшей и движение в этом направлении. Если значение в окрестных точках больше, чем в текущей, то происходит уменьшение шага.

Процедура Хука–Дживса представляет собой комбинацию двух поисков:

а) "Исследующий" поиск: с заданным шагом  $\Delta_i$  происходит расчет функции в пробных точках вокруг некоторой исходной точки  $x^0 (f(x_0 \pm \Delta_j))$ . Если значение ЦФ в пробной точке меньше значения ЦФ в исходной точке, то шаг поиска успешный. В противном случае из исходной точки делается шаг в противоположном направлении. После перебора всех  $n$  координат исследующий поиск завершается. Полученная точка называется базовой.

б) Ускоряющий поиск по образцу: осуществляется шаг из полученной базовой точки вдоль прямой, соединяющей эту точку с предыдущей базовой. Новая точка образца определяется по формуле:

$$x_p^{k+1} = x^k + (x^k - x^{k-1}).$$

## 1.2 Симплексный метод

Суть метода: приближение к минимальной точке с помощью изменения координат вершин симплекса. Подробнее о методе описано в алгоритме ниже.

## 2 АЛГОРИТМЫ МЕТОДОВ

В результате применения двух методов над заданной функцией были получены результаты, представленные на рисунке 2.1.

```
f(x1,x2)=x1**3 - 15*x1*x2 + x2**3
x=[0, 0]
x0=[5.23, 4.41]
Симплексный метод: x*=[5.00030022 5.0000527 ], k=46, f(x*)=-124.99999883264141
Метод Хука-Дживса: x*=[4.99998045 5.00001471], k=19, f(x*)=-124.9999998670984
```

Рисунок 2.1 – Результат применения прямых методов нахождения минимума функции двух переменных

### 2.1 Метод Хука-Дживса

Введем следующие обозначения:

- $x^k$  – текущая базовая точка;
- $x^{k-1}$  – предыдущая базовая точка;
- $x_p^{k+1}$  – точка, построенная при движении по образцу;
- $x^{k+1}$  – следующая (новая) базовая точка.

Критерий останова:  $\|\Delta x\| \leq \varepsilon$ .

Алгоритм:

1. Определить начальную точку  $x^0$ ; приращения (шаги)  $\Delta_i$ ,  $i=1, n$ ; коэффициент уменьшения шага  $\alpha > 1$ ; параметр окончания поиска  $\varepsilon$ .
2. Провести исследующий поиск.
3. Был ли исследующий поиск удачным (найдена ли точка с меньшим значением ЦФ)? Да: переход на пункт 5.
4. Проверка на окончание поиска. Выполняется ли неравенство  $\|\Delta x\| \leq \varepsilon$ ? Да: окончание поиска, т.е. текущая точка аппроксимирует точку экстремума  $x^*$ . Нет: уменьшить приращение  $\Delta_i/\alpha$ ;  $i=1,2,\dots,n$ . Переход на пункт 2.

5. Провести поиск по образцу:  $x_p^{k+1} = x^k + (x^k - x^{k-1})$ .

6. Провести исследующий поиск, используя точку  $x_p^{k+1}$  в качестве временной базовой точки. Пусть в результате получена точка  $x^{k+1}$

7. Выполняется ли неравенство:  $f(x^{k+1}) = f(x^k)$ ? Да: положить  $x^{k-1} = x^k$ ;  $x^k = x^{k+1}$ . Переход на пункт 5. Нет: переход на пункт 4.

## 2.1 Симплексный метод

Алгоритм метода:

1. Задается исходная вершина симплекса.  $x^0 = (x_1, \dots, x_n)$ .  
Задается коэффициент сжатия  $\gamma \in [0, 1]$  и размер симплекса  $L$ . Строится симплекс:

$$(x_i^j) = \begin{pmatrix} x_1^0 & \dots & x_n^0 \\ x_1^1 & \dots & x_n^1 \\ \dots & \dots & \dots \\ x_1^{n-1} & \dots & x_n^{n-1} \\ x_1^n & \dots & x_n^n \end{pmatrix}$$

Здесь  $j$ -я строка – это координаты  $j$ -ой вершины  $V_j$ . ( $j = 1, \dots, n+1$ ), где  $n$  – размерность пространства (размерность вектора  $x$ ),  $i$  – номер координаты  $i = 1, \dots, n$ .

Определение координат  $x_i^j$ , начиная со второй, производится по формуле:  
 $x_i^j = x_i^0 + \tilde{x}_i^j$ , ( $j=1, \dots, n$ ;  $i = 1, \dots, n$ ), где  $\tilde{x}_i^j$  – матрица размерности  $(n+1) * n$ :

$$(\tilde{x}_i^j) = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ p_n & q_n & q_n & \dots & q_n \\ q_n & p_n & q_n & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ q_n & q_n & q_n & \dots & p_n \end{pmatrix},$$

$$\text{где } p_n = \frac{L}{n\sqrt{2}}(\sqrt{n+1} + n - 1), \quad q_n = \frac{L}{n\sqrt{2}}(\sqrt{n+1} - 1).$$

Векторы соответствующие вершинам  $V_1, \dots, V_n$ , составят одинаковые углы с координатными осями  $x_1, \dots, x_n$ .

2. В вершинах симплекса вычисляется ЦФ  $f(x^j)$ ,  $j = 0, \dots, n$ .

3. Проверяем условия:  $\|x^j - x^{j-1}\| \leq \varepsilon_1$ ,  $|f(x^j) - f(x^{j-1})| \leq \varepsilon_2$ . Если «да», то конец; если «нет», то переходим в пункт 4.

4. Находится «наихудшая» вершина симплекса (при поиске минимума «наихудшая» вершина – та, в которой значение функции максимально).

$$f(x^p) = \max_j \{ f(x^j), j = \overline{1, n+1} \}$$

5. Осуществляется расчет координат новой вершины (вершина отражения  $x^p$ ):

$$\tilde{x}^p = \frac{2}{n} \left( \sum_{j=0}^n x^j - x^p \right) - x^p.$$

6. Если точка  $\tilde{x}^p$  оказывается «хуже» всех остальных точек симплекса, то осуществляется возврат к исходному симплексу с последующим его сжатием относительно «лучшей» из вершин  $x^k$ . Переход на пункт 2. Если  $\tilde{x}^p$  не является «худшей» в новом симплексе, то перейти на пункт 3.

$$f(x^k) = \min_j \{ f(x^j), j = \overline{1, n+1} \}$$

$$\tilde{x}^s = \gamma x^k + (1 - \gamma) x^s, s = 0, 1, \dots, n; s \neq k.$$

## ЗАКЛЮЧЕНИЕ

Я изучила методы нахождения минимумов функций двух переменных и нашла минимум функции двух переменных заданного варианта, используя два прямых метода: симплексный метод и метод Хука-Дживса.



## ЛИСТИНГ ПРОГРАММЫ

```
import plotly.express as px
import plotly.graph_objects as go
import sympy
import numpy as np
def Simplex(f, x, eps):
    k = 1
    gamma = np.random.rand() #коэффициент сжатия. От 0 до 1
    n = len(x) #Размер измерения (двумерная)
    L = n+1 #Размер симплекса
    p = (L/(n*np.sqrt(2)))*(np.sqrt(n+1)+n-1)
    q = (L/(n*np.sqrt(2)))*(np.sqrt(n+1)-1)
    _x_ = np.zeros((L,n),dtype = x.dtype)
    _x_[1,:]= q
    for i in range(n):
        _x_[i+1,i] = p
    simpl = np.zeros((L,n),dtype=np.float64)
    simpl[0] = x
    simpl = simpl[0] + _x_
    res = [0]*L
    while True:
        for i in range(L):
            res[i] = f(*simpl[i])
        for i in range(n):
            if abs(res[i+1]-res[i])<=eps and np.sqrt(((simpl[i+1]-
simpl[i])**2).sum()))<=eps:
                return (simpl[i]+simpl[i+1])/2, k, (res[i+1]+res[i])/2
        maxarg = np.argmax(res)
        ref = (simpl.sum(axis=0) - simpl[maxarg])*2/n - simpl[maxarg]
```

```

if f(*ref) > res[maxarg]:
    minarg = np.argmin(res)
    simpl = simpl[minarg] * gamma + (1-gamma) * simpl
else:
    simpl[maxarg] = ref
    k += 1
return simpl, k, res

```

```

def Hooke(f, x, eps):
    k = 1
    alpha = 1+np.random.rand()*10
    n = len(x)
    delta = x.copy()
    delta[:] = 10
    best = x.copy()
    foundbetter = False
    while True:
        foundbetter = False
        for i in range(n):
            newbest = best.copy()
            newbest[i] += delta[i]
            if f(*best) > f(*newbest):
                best = newbest
                foundbetter = True
                continue
            newbest = best.copy()
            newbest[i] -= delta[i]
            if f(*best) > f(*newbest):
                best = newbest

```

```

        foundbetter = True
    if not(foundbetter):
        if any(delta < eps):
            return best, k, f(*best)
        else:
            delta /= alpha
    k += 1
    while True:
        newbest = best + (best - x)
        if f(*newbest)<f(*best):
            best = newbest
        else:
            break
    return best, k, f(*best)

```

```

def lab3():
    x1 = sympy.Symbol('x1')
    x2 = sympy.Symbol('x2')
    f = x1**3+x2**3-15*x1*x2
    print('f(x1,x2)={ }'.format(f))

    _x = [0,0]
    _x0 = [5.23,4.41]
    print('x={ } \nx0={ }'.format(_x,_x0))

```

```

eps = 1e-4

```

```

foo = sympy.lambdify([x1,x2],f,'numpy')

```

```

print("Симплексный метод: x*={}, k={},
f(x*)={ }".format(*Simplex(foo, np.array(_x0,dtype=np.float64), eps)))

print("Метод Хука-Дживса: x*={}, k={}, f(x*)={ }".format(*Hooke(foo,
np.array(_x0,dtype=np.float64), eps)))

x = np.linspace(-1,10,20)
y = np.linspace(-1,10,20)
X, Y = np.meshgrid(x, y)
Z = foo(X, Y)
fig = go.Figure(data=[go.Surface(x=X,y=Y,z=Z)])
fig.add_trace(go.Scatter3d(x=[_x[0]],y=[_x[1]],z=[foo(*_x)]))
fig.add_trace(go.Scatter3d(x=[_x0[0]],y=[_x0[1]],z=[foo(*_x0)]))
fig.show()

```

lab3()