

**Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение  
высшего образования  
"Уфимский государственный авиационный технический университет"**

**Кафедра** Высокопроизводительных вычислительных технологий и систем

**Дисциплина:** Численные методы

**Отчет по лабораторной работе № 4**

**Тема:** «Решение нелинейных уравнений и их систем»

Группа ПМ-353	Фамилия И.О.	Подпись	Дата	Оценка
Студент	Шамаев И.Р.			
Принял				

**Уфа 2021**

**Цель работы:** получить навык численного решения нелинейных уравнений и систем таких уравнений.

## Теоретический материал

### Задача 1. Решение нелинейного уравнения разными методами

#### Метод бисекции (дихотомии).

Пусть мы нашли такие точки,  $x_0, x_1$ , что  $f(x_0)f(x_1) \leq 0$ , т.е. на отрезке  $[x_0, x_1]$  лежит не менее одного корня уравнения. Найдем середину отрезка  $x_2 = (x_0 + x_1)/2$  и вычислим  $f(x_2)$ . Из двух половин отрезка выберем ту, для которой  $f(x_2)f(x_{\text{гран}}) \leq 0$ , ибо один из корней лежит на этой половине. Затем новый отрезок опять делим пополам и выберем ту половину, на концах которой функция имеет разные знаки, и т.д.

Если требуется найти корень с точностью  $\varepsilon$ , то продолжаем деление пополам до тех пор, пока длина отрезка не станет меньше  $2\varepsilon$ .

#### Метод хорд.

Суть метода хорд состоит в разбиении отрезка  $[x_0, x_1]$  (при условии  $f(x_0)f(x_1) \leq 0$ ) на два отрезка с помощью хорды и выборе нового отрезка от точки пересечения хорды с осью абсцисс до неподвижной точки, на котором функция меняет знак и содержит решение, причём подвижная точка приближается к  $\varepsilon$ -окрестности решения.

Итерационная формула выглядит следующим образом

$$x_i = x_{i-1} - \frac{f(x_{i-1})}{f(x_{i-1}) - f(x_0)}(x_{i-1} - x_0).$$

Построение хорд продолжается до достижения необходимой точности решения  $\varepsilon$ .

#### Метод простых итераций.

Исходное уравнение  $f(x) = 0$  заменяется эквивалентным уравнением  $x = \varphi(x)$ . Далее выбирается некоторое нулевое приближение  $x_0$  и дальнейшие приближения вычисляются по формуле

$$x_{n+1} = \varphi(x_n), n = 0, 1, 2, \dots$$

Для сходимости, функцию  $\varphi(x)$  берут в виде  $\varphi(x) = x + \tau(x)f(x)$ , причем функция  $\tau(x)$  не меняет знака на том отрезке, где идет отыскание корня.

Данный метод сходится при надлежащем выборе начального приближения и если  $|s'(x)| < 1$ , где  $x$  – корень уравнения.

### **Метод касательных (Ньютона).**

Этот метод также методом касательных или методом линеаризации. Если  $x_n$  есть некоторое приближение к корню  $\bar{x}$ , а  $f(x)$  имеет непрерывную производную, то уравнение  $f(x)=0$  можно преобразовать следующим образом:

$$0 = f(\bar{x}) = f(x_n + (\bar{x} - x_n)) = f(x_n) + (\bar{x} - x_n) f'(\xi).$$

Приближенно заменяя  $f'(\xi)$  на значение в известной точке  $x_n$ , получим следующий итерационный процесс:

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}.$$

Геометрически этот процесс означает замену на каждой итерации графика  $y=f(x)$  касательной к нему.

### **Метод секущих.**

В методе Ньютона требуется вычислять производную функции, что не всегда удобно. Можно заменить производную первой разделенной разностью, найденной по двум последним итерациям, т.е. заменить касательную секущей. Тогда получим

$$x_{n+1} = x_n - \frac{(x_n - x_{n-1})f(x_n)}{f(x_n) - f(x_{n-1})}.$$

Для начала процесса необходимо задать  $x_0$  и  $x_1$ . Такие процессы, где для вычисления очередного приближения надо знать два предыдущих, называют двухшаговыми.

## **Задача 2. Решение системы двух нелинейных уравнений методом простых итераций**

Систему нелинейных уравнений можно кратко записать в векторном виде

$$f(x)=0$$

Или более подробно в координатном виде

$$f_k(x_1, x_2, \dots, x_n)=0, 1 \leq k \leq n.$$

Нулевое приближение в случае двух переменных можно найти графически: построить на плоскости  $(x_1, x_2)$  кривые  $f_1(x_1, x_2)=0$  и  $f_2(x_1, x_2)=0$  и найти точки их пересечения.

Аналогично одномерному случаю метода простых итераций заменим нелинейную систему эквивалентной системой специального вида  $x=\varphi(x)$ . Выберем некоторое нулевое приближение и дальнейшие приближения найдем по формулам

$$x^{(s+1)}=\varphi(x^{(s)})$$

или

$$x_k^{(s+1)}=\varphi_k(x_1^{(s)}, x_2^{(s)}, \dots, x_n^{(s)}), 1 \leq k \leq n.$$

Если итерации сходятся, то они сходятся к решению уравнения (предполагается, что решение существует).

Обозначим за  $M_{ki}=\max \frac{\partial \varphi_k}{\partial x_i}$ . Достаточным условием сходимости является  $\bigvee M_{ki} < 1$ .

### **Задача 3. Решение системы двух нелинейных уравнений методом Ньютона**

Пусть известно некоторое приближение  $x^{(s)}$  к корню  $\bar{x}$ . Как и для одной переменной, запишем исходную систему  $f(x)=0$  в виде  $f(x^{(s)}+\Delta x)=0$ , где  $\Delta x=\bar{x}-x^{(s)}$ . Разлагая эти уравнения в ряды и ограничиваясь первыми дифференциалами, т.е. линеаризуя функцию, получим

$$\sum_{i=1}^n \frac{\partial f_k(x^{(s)})}{\partial x_i} \Delta x_i^{(s)} = -f_k(x^{(s)}), 1 \leq k \leq n.$$

Это система уравнений, линейных относительно приращений  $\Delta x_i^{(s)}$ . Все коэффициенты этой матрицы выражаются через последнее приближение  $x^{(s)}$ . Решив эту систему (например, методом исключения), найдем новое приближение  $x^{(s+1)} = x^{(s)} + \Delta x^{(s)}$ .

Как и для одной переменной, метод Ньютона можно формально свести к методу последовательных приближений, положив  $\varphi(x) = x - \left[ \frac{\partial f}{\partial x} \right]^{-1} f(x)$ , где  $\left[ \frac{\partial f}{\partial x} \right]^{-1}$  есть матрица, обратная матрице производных.

Критерий окончания  $\|x^{(s)} - x^{(s+1)}\| \leq \varepsilon$ .

## Практическая часть

### Задача 1.

Написать вычислительную программу на языке программирования C++ для решения нелинейного уравнения на указанном отрезке с заданной точностью методом

- а) бисекции (дихотомии) (1 балл),
- б) хорд (1 балл),
- в) простых итераций (1 балл),
- г) касательных (Ньютона) (1 балл),
- д) секущих (1 балл).

Программа должна предусматривать возможность нахождения всех корней уравнения с заданной точностью.

- 1) С использованием написанной программы решить нелинейное уравнение согласно индивидуальному заданию.
- 2) Выполнить сравнительный анализ реализованных методов.

Описание:

Результат:

### Задача 2.

- 1) Написать вычислительную программу на языке программирования C++ для решения системы двух нелинейных уравнений методом простых итераций с заданной точностью.
- 2) С использованием написанной программы найти численно минимум заданной функции двух переменных  $F(x, y)$  в указанной области путем численного решения системы двух нелинейных уравнений, получающихся на основе необходимых условий экстремума.

$$F(x, y) = x^2 + y^2 + (x + y + 1) \operatorname{tg}(x + y),$$

где  $x \times y$  искать в области  $[-1/2, 0] \times [-1/2, 0]$  с заданной точностью  $10^{-6}$ .

```
Точка минимума: (-0.0950122; 0.961125)  
F(-0.0950122; 0.961125) = -1.02573  
Количество итераций: 8
```

Рисунок 3. Пример выполнения программы 2

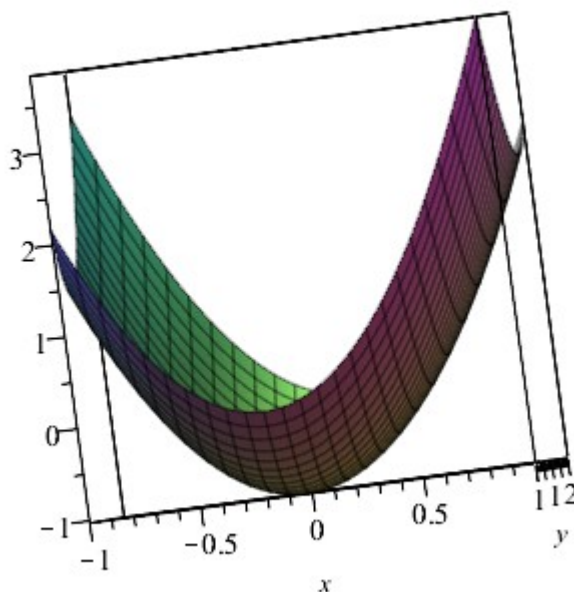


Рисунок 4. График функции по x

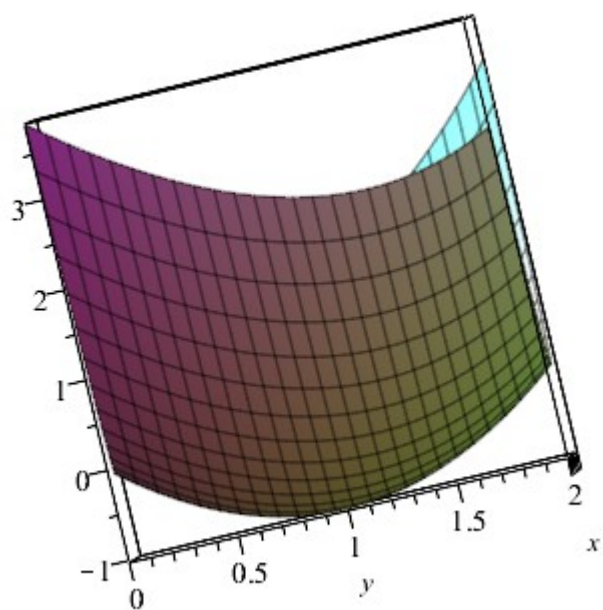


Рисунок 5. График функции по  $Y$

То есть корень по  $X$  должен быть приближен к 0, а по  $Y$  к 1.



### **Задача 3**

- 1) Написать вычислительную программу на языке программирования C++ для решения системы двух нелинейных уравнений методом Ньютона. При этом предусмотреть две возможности: а) точное задание всех производных, б) приближенное вычисление производных по точно заданным функциям с заданной точностью.
- 2) С использованием написанной программы решить задачу о поиске минимума функции двух переменных  $F(x,y)$  сведением к системе двух нелинейных уравнений с использованием необходимого условия экстремума. Выполнить сравнительный анализ двух указанных в п.1) реализаций метода.

Рисунок 6. Пример выполнения программы 3

## **Вывод**

В ходе лабораторной работы были получены навыки численного решения нелинейных уравнений и систем таких уравнений.

### **Список литературы**

1. Бахвалов Н.С., Жидков Н.П., Кобельков Г.М. Численные методы.
2. Калиткин Н.Н. Численные методы.

## Приложение В

### Задание 2, 3

```
#include <iostream>
#include <cmath>
#include <math.h>
#include <vector>
#include <iomanip>
using namespace std;
const double eps = 10e-5;
//2 ЗАДАНИЕ
double F_x(double x, double y)
{
    return -cos(x) * cos(y) / 6.0;
}
double F_y(double x, double y) {
    return 1 + sin(x) * sin(y) * 0.5;
}

//3 ЗАДАНИЕ
double F1(double x, double y)
{
    return 6*x+cos(y)*cos(x);
}
double F2(double x, double y)
{
    return 2*y-2-sin(x)*sin(y);
}
double F1dx(double x, double y)
{
    return 6-cos(y)*sin(x);
}
double F1dy(double x, double y)
{
    return -cos(x)*sin(y);
}
double F2dx(double x, double y)
{
    return -sin(y)*cos(x);
}
double F2dy(double x, double y)
{
    return 2-sin(x)*cos(y);
}
double det(double x, double y)
{
    double det = F1dx(x, y) * F2dy(x, y) - F1dy(x, y) * F2dx(x, y);
    return det;
}

double FuncXY(double x, double y) {
    return 3*(x*x)+(y*y)-2*y+sin(x)*cos(y);
}

void SimpleIterationsMethod(double x0, double y0)
{

```

```

int iteration = 0;
double x_k1 = x0;
double x_k2 = x_k1;
double y_k1 = y0;
double y_k2 = y_k1;
double delta = 1;
while (delta >= eps)
{
    iteration++;
    x_k2 = x_k1;
    y_k2 = y_k1;
    x_k1 = F_x(x_k2, y_k2);
    y_k1 = F_y(x_k2, y_k2);
    delta = fmax(abs(x_k2 - x_k1), abs(y_k2 - y_k1));
    // cout << iteration << ": F(" << x_k1 << "; " << y_k1 << ") = "
<< FuncXY(x_k1, y_k1) << endl;
}

cout << "Точка минимума: (" << x_k1 << "; " << y_k1 << ")" << endl;
cout << " F(" << x_k1 << "; " << y_k1 << ") = " << FuncXY(x_k1, y_k1) <<
endl;
cout << " Количество итераций: " << iteration << endl;
}

void NewtonMethodExact(double x0, double y0)
{
    vector<double> root;
    int iteration = 0;
    double x_k = x0;
    double x_k1 = x_k;
    double y_k = y0;
    double y_k1 = y_k;
    double delta = 1;
    //Метод основан на матрице обратной к матрице Якоби
    //Значение Якобиана
    while (delta >= eps)
    {
        x_k1 = x_k;
        y_k1 = y_k;

        x_k = x_k1 - (1.0 / det(x_k1, y_k1)) * (F2dy(x_k1, y_k1) * F1(x_k1,
y_k1) - F1dy(x_k1, y_k1) * F2(x_k1, y_k1));
        y_k = y_k1 - (1.0 / det(x_k1, y_k1)) * (F1dx(x_k1, y_k1) * F2(x_k1,
y_k1) - F2dx(x_k1, y_k1) * F1(x_k1, y_k1));

        iteration++;
        delta = fmax(abs(x_k1 - x_k), abs(y_k1 - y_k));
        //cout << iteration << ": F(" << x_k << "; " << y_k << ") = " <<
FuncXY(x_k, y_k) << endl;
    }
    cout << "Точка минимума: (" << x_k1 << "; " << y_k1 << ")" << endl;
    cout << " F(" << x_k1 << "; " << y_k1 << ") = " << FuncXY(x_k1, y_k1) <<
endl;
    cout << " Количество итераций: " << iteration << endl;
}

void NewtonMethodApprox(double x0, double y0)
{
    vector<double> root;
    int iteration = 0;
    double x_k = x0;
    double x_k1 = x_k;

```

```

double y_k = y0;
double y_k1 = y_k;
double delta = 1;
double h = 0.0001;
//Метод основан на матрице обратной к матрице Якоби
//Значение Якобиана
while (delta >= eps)
{
    x_k1 = x_k;
    y_k1 = y_k;

    double F1dx = (F1(x_k + h, y_k) - F1(x_k, y_k)) / h;
    double F1dy = (F1(x_k, y_k + h) - F1(x_k, y_k)) / h;
    double F2dx = (F2(x_k + h, y_k) - F2(x_k, y_k)) / h;
    double F2dy = (F2(x_k, y_k + h) - F2(x_k, y_k)) / h;
    double det = F1dx * F2dy - F1dy * F2dx;

    x_k = x_k1 - (1.0 / det) * (F2dy * F1(x_k1, y_k1) - F1dy * F2(x_k1,
y_k1));
    y_k = y_k1 - (1.0 / det) * (F1dx * F2(x_k1, y_k1) - F2dx * F1(x_k1,
y_k1));

    iteration++;
    delta = fmax(abs(x_k1 - x_k), abs(y_k1 - y_k));
    cout << iteration << ": F(" << x_k << "; " << y_k << ") = " <<
FuncXY(x_k, y_k) << endl;

}
cout << "Точка минимума: (" << x_k1 << "; " << y_k1 << ")" << endl;
cout << " F(" << x_k1 << "; " << y_k1 << ") = " << FuncXY(x_k1, y_k1) <<
endl;
cout << " Количество итераций: " << iteration << endl;
}
int main()
{
    setlocale(LC_ALL, "Russian");
    vector<double> root;
    double x0 = -1;
    double y0 = 1;

    SimpleIterationsMethod(x0, y0);
    cout << "\n_____ \n";
    NewtonMethodExact(x0, y0);
    cout << "\n_____ \n";
    NewtonMethodApprox(x0, y0);
    return 0;
}

```