## Университет ИТМО Факультет программной инженерии и компьютерной техники

## Вычислительная математика

Лабораторная работа №3 Вариант — вг2

Выполнила: Екатерина Машина

Группа Р3210

Преподаватель: Ольга Вячеславовна Перл

Санкт-Петербург 2020 г.

## Цель работы

Реализовать метод касательных (метод Ньютона) и метод простой итераций для решения нелинейных уравнений и реализовать решение систем линейных уравнений методом простой итерации.

### Описание использованного метода

### Метод касательных:

Суть метода заключается в том, что функция y=f(x) на отрезке [a,b] заменяется касательной, а в качестве приближенного значения корня  $x^*=x_n$  принимается точка пересечения касательной с осью абсцисс (как показано на Рисунок 1).

$$x_1 = x_0 - h_0$$

$$h_0 = \frac{f(x_0)}{\tan \alpha} = \frac{f(x_0)}{f'(x_0)x_1} = x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)}$$

Рабочая формула метода:

$$x_i = x_i - 1 - \frac{f(x_i - 1)}{f'(x_i - 1)}$$

Критерий окончания итерационного процесса:  $|x_n-x_{n-1}|\leq \varepsilon$  или  $\left|\frac{f(x_n)}{f'(x_n)}\right|\leq \varepsilon$  или  $|f(x_n)|\leq \varepsilon$ 

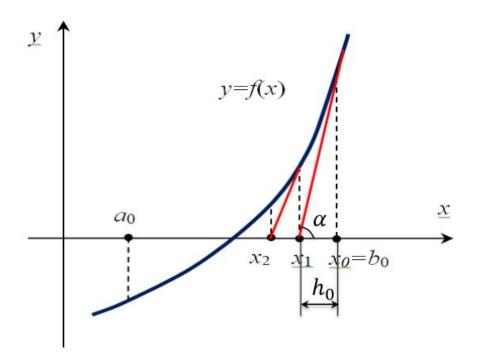


Рисунок 1

Метод имеет следующее достаточное условие сходимости:

Метод Ньютона применяется в том случае, если выполняются условия:

- функция y = f(x) определена и непрерывна на отрезке [a; b];
- $f(a) \cdot f(b) < 0$  (на концах отрезка [a; b]функция имеет разные знаки);
- производные f'(x) и f''(x) сохраняют знак на отрезке [a;b];
- производная  $f'(x) \neq 0$

#### Метод простой итерации:

Суть метода заключается в том, что уравнение f(x)=0 с помощью некоторых преобразований необходимо переписать в виде x=arphi(x) (как показано на *Рисунок 2*).

Уравнение f(x)=0 эквивалентно уравнению  $x=x+\lambda(x)f(x)$  для любой функции  $\lambda(x)\neq 0$ . Возьмем  $\varphi(x)=x-\lambda(x)f(x)$  и выберем функцию (или переменную)  $\lambda(x)\neq 0$  так, чтобы функция  $\varphi(x)$  удовлетворяла необходимым условиям.

Для нахождения корня уравнения  $x=\varphi(x)$  выберем некоторое начальное значение  $x_0$ , которое должно находиться как можно ближе к корню уравнения. Дальше с помощью итерационной формулы  $x_n+1=\varphi(x_n)$  будем находить каждое следующее приближение корня уравнения.

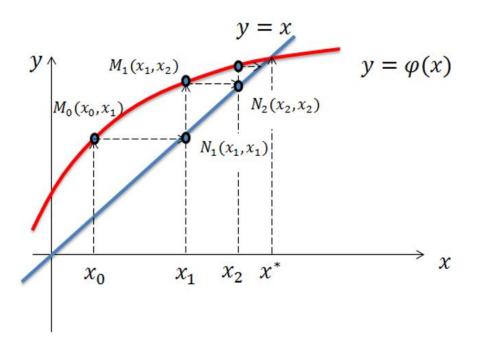


Рисунок 2

Рабочая формула метода:

$$x_{i+1} = \varphi(x_i)$$

Условия сходимости метода простой итерации определяются теоремой:

Если в некоторой  $\sigma$  - окрестности корня  $x^*$  уравнения f(x)=0 функция  $x=\varphi(x)$  дифференцируема и удовлетворяет неравенству  $|\varphi'(x)|< q$ , где  $0 \le q < 1$  постоянная, то независимо от выбора начального приближения  $x_0$  из указанной  $\sigma$  окрестности итерационная последовательность  $x_n$  не выходит из этой окрестности, метод сходится со скоростью геометрической прогрессии.

Достаточное условие сходимости метода:

$$|\varphi'(x)| \le q < 1$$
, где  $q$  – некоторая константа

Критерий окончания итерационного процесса:

$$|x_n - x_{n-1}| \le \varepsilon$$

### Метод простой итерации для решения систем нелинейных уравнений:

Суть метода заключается в том, чтобы привести первоначальную систему уравнений к следующему виду:

$$\left\{egin{aligned} x_1 &= arphi_1(x_1,\ldots,x_n),\ x_2 &= arphi_1(x_2,\ldots,x_n),\ dots\ x_n &= arphi_n(x_1,\ldots,x_n), \end{aligned}
ight.$$

Для этого нам необходимо задать начальное приближение  $x^{(0)}=(x_{10},\,x_{20},...,x_{n0})^T$  и малое положительное число  $\varepsilon$  (точность).

Затем вычислить  $x^{(k+1)}$  по формуле  $x^{(k+1)} = \varphi_1\left(x_1^{(k)}, x_2^{(k)}, \dots, x_n^{(k)}\right)$ , так продолжать увеличивая k на единицу пока не будет достигнут критерий окончания итерационного процесса.

Критерий завершения итерационного процесса:

$$\left|x_i^{(k+1)} - x_i^{(k)}\right| \le arepsilon$$
, значит процесс завершен,  $x^* = \mathbf{x}^{(k+1)}$ .

### Выводы

В результате выполнения я изучила 5 методов решения нелинейных уравнений и пришла к следующим выводам относительно их преимуществ и недостатков:

#### 1. Метод касательных:

Достоинства: Метод обладает квадратичной сходимостью.

Недостатки: Необходимость вычисления производной на каждой итерации.

#### 2. Метод простой итерации:

Достоинства: Простота реализации

Недостатки: Сходимость метода в малой окрестности корня и вытекающая отсюда необходимость выбора начального приближения к корню из этой малой окрестности. В противном случае итерационный процесс расходится или сходится к другому корню этого уравнения. Также при  $|\varphi'(x)| \approx 1$ , то сходимость может быть очень медленной.

#### 3. Метод секущих:

Достоинства: Меньший объем вычислений по сравнению с методом Ньютона, т.к. не требуется вычислять производную.

Недостатки: Порядок сходимости метода секущих ниже, чем у метода касательных и равен золотому сечению ≈1,618 (сверхлинейная).

#### 4. Метод половинного деления:

Достоинства: Обладает абсолютной сходимостью (близость получаемого численного решения задачи к истинному решению.) Устойчив к ошибкам округления.

Недостатки: если интервал содержит несколько корней, то неизвестно к какому относится вычислительный процесс. Медленный метод: имеет линейную сходимость.

Имеет смысл применять в случаях когда требуется высокая надежность счета, а скорость несущественна.

#### 5. Метод хорд:

Достоинства: Простота реализации

Недостатки: Скорость сходимости – линейная. Порядок сходимости метода хорд выше, чем у метода половинного деления.

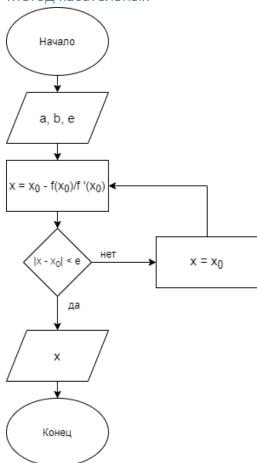
Что касается Методов решения систем нелинейных уравнений, то мною были изучены два метода решения и сделаны следующие выводы:

Метод Ньютона для решения СНАУ представляет собой обобщение метода Ньютона для решения НУ его сутью является попытка свести решение системы нелинейных уравнений к решению системы линейных уравнений. Основная сложность метода Ньютона заключается в обращении матрицы Якоби. Вводя обозначение  $\Delta x^{(k)} = x^{(k+1)} - x^{(k)} \Delta x^{(k)} = x^{(k+1)} - x^{(k)}$  получаем СЛАУ для вычисления  $\Delta x^{(k)}$ . Решение этого СЛАУ создает основную вычислительную нагрузку алгоритма.

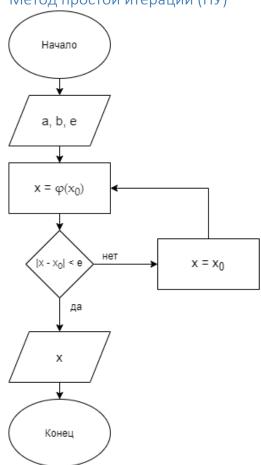
Метод простой итерации же в свою очередь позволяет грубо говоря подобрать вектор решений системы уравнений путем выражения значения одной неизвестной через все остальные и постепенной подстановки значений неизвестных, вычисляемых на каждом шаге.

## Блок-схема

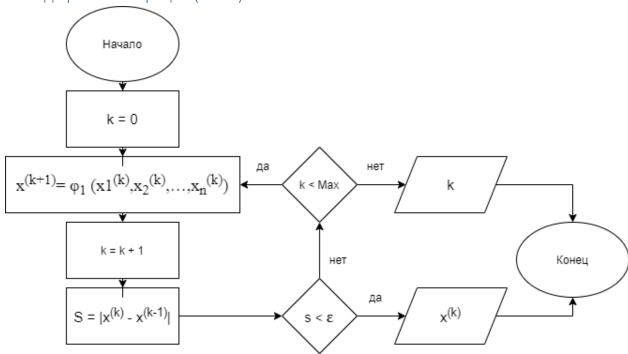
### Метод касательных



## Метод простой итерации (НУ)



## Метод простой итерации (СНАУ)



### Листинг численного метода

#### Метод касательных

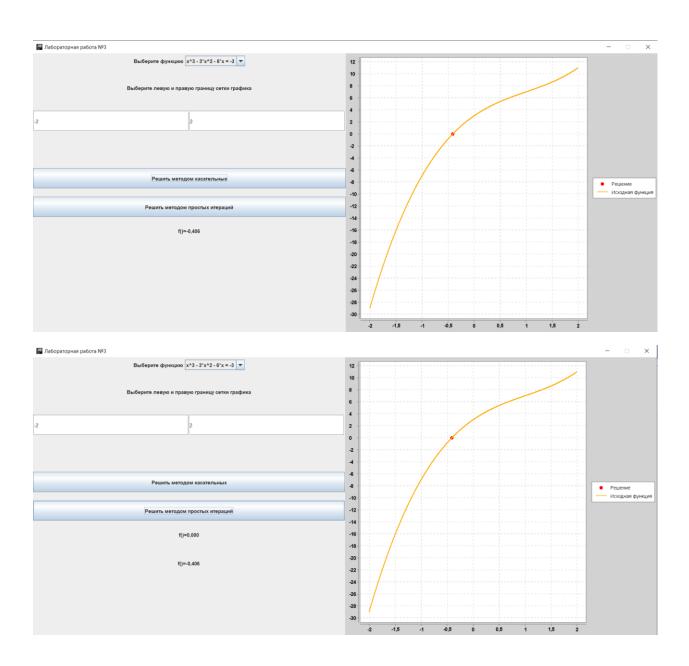
```
1
       public static double countXByNewton() {
         int n = 0;
          x = countStartX(MIN RANGE, MAX RANGE, x);
          double counter = 0;
 5
           counter = Math.abs(df(x));
          while (counter > EPS) {
 7
              x = x - (f(x) / df(x));
              n ++;
 9
               counter--;
10
           }
11
          return x;
12
      }
1
       public static double countStartX(double minRange, double maxRange, double x) {
           if (f(minRange) *df(maxRange) < 0) {</pre>
3
              return minRange;
4
5
           else
6
7
             return maxRange;
           }
9
       }
1 0
Метод простой итерации (НУ)
      public static double countXByIterations() {
          x = countStartX(MIN RANGE, MAX RANGE, x);
 3
          lambda = getLambda(x);
 4
          double x0;
          double fx;
 6
         int count = 0;
 7
         do {
              x0 = x;
 8
 9
              x = x - lambda * (f(x));
10
              fx = f(x0);
11
              count++;
12
          while (Math.abs(x - x0) >= EPS || count <= MAX_NUMBER_OF_ITERATIONS);</pre>
13
          return x0;
     }
1.4
1 public static double countStartX(double minRange, double maxRange, double x) {
         double a = f(minRange);
3
         double b = f(maxRange);
         double c = df(x);
4
         if (a >= b && a >= c) return minRange;
         if (b >= a && b >= c) return maxRange;
7
         return x;
8
1
     public static double getLambda(double x) {
        return 1.0 / df(x);
2
3
```

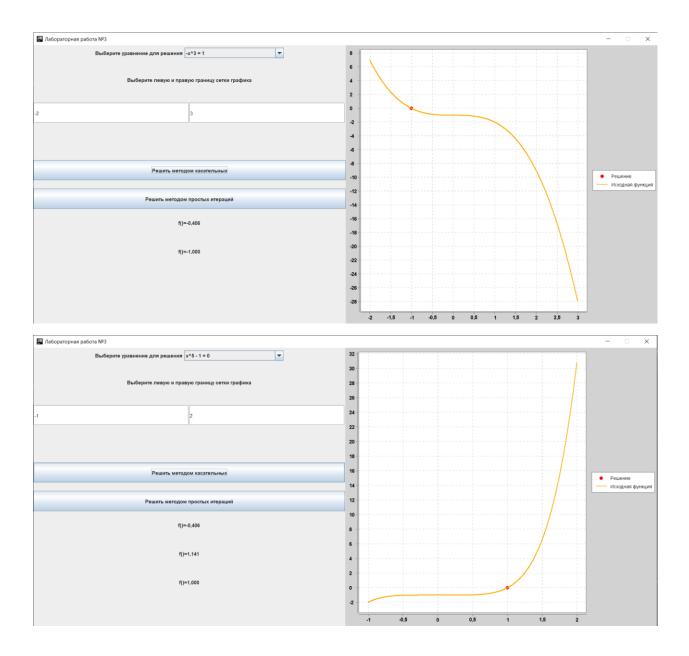
### Метод простой итерации (СНАУ)

```
1 public static double countX(Function f1, Function f2) {
     double d1, d2, x, y;
3
        int counter;
 4
         do
 5
        {
 6
            x = f1.signifyX(y0);
 7
            y = f2.getValue(x0);
            d1 = f1.equateToZero(x, y);
8
            d2 = f2.equateToZero(x, y);
9
10
            x0 = x;
11
            y0 = y;
12
            counter ++;
13 } while (Math.abs(d1) > EPS && Math.abs(d2) > EPS || counter <=
14 MAX_NUMBER_OF_ITERATIONS);
15 x0 = 0;
16
17
18 }
        y0 = 0;
        return x;
```

# Примеры

## Решение нелинейных уравнений:





Решение систем нелинейных уравнений:

