**Метод бисекции** или *метод деления отрезка пополам* — простейший <u>численный метод</u> для решения <u>нелинейных уравнений</u> вида f(x)=0. Предполагается только непрерывность функции f(x). Поиск основывается на <u>теореме о промежуточных значениях</u>.

#### Обоснование

Алгоритм основывается на следующем следствии теоремы Больцано — Копи:

Пусть функция 
$$f(x) \in \mathrm{C}([a,\ b])$$
, тогда если  $f(a)>0,$   $f(b)<0$ , то  $\exists c\in[a,\ b]:$   $f(c)=0$ 

Таким образом, если мы ищем ноль, то на концах отрезка функция должна быть разных знаков. Разделим отрезок пополам и возьмём ту из половинок, для которой на концах функция по-прежнему принимает значения разных знаков. Если серединная точка оказалось искомым нулём, то процесс завершается.

Если задана точность вычисления  $\varepsilon$ , то процедуру следует продолжать до тех пор, пока длина отрезка не станет меньше  $\varepsilon$ .

Для поиска произвольного значения достаточно вычесть из значения функции искомое значение и искать ноль получившейся функции.

# Описание алгоритма

Задача заключается в нахождении корней нелинейного уравнения

$$f(x) = 0. \tag{1}$$

Для начала итераций необходимо знать интервал  $[x_L, x_R]$  значений x, на концах которого функция принимает значения разных знаков:

$$f(x_L)f(x_R) < 0. \tag{2}$$

Из непрерывности функции f и условия (2) следует, что на интервале  $[x_L,x_R]$  существует хотя бы один корень уравнения (в случае наличия нескольких корней метод приводит к нахождению одного из них)

Выберем точку внутри интервала

$$x_M = (x_R + x_L)/2.$$
 (3)

Если  $f(x_M)=0$ , то корень найден. Если  $f(x_M)\neq 0$ разобьём интервал  $[x_L,x_R]$  на два:  $[x_L,x_M]$  и  $[x_M,x_R]$ . Теперь найдём новый интервал, в котором функция меняет знак. Пусть  $f(x_L)f(x_M)<0$  и соответственно корень находится внутри интервала  $[x_L,x_M]$ . Тогда обозначим  $x_R=x_M$  и повторим описанную процедуру до достижения требуемой точности. За количество итераций N первоначальный отрезок делится в  $2^N$  раз.

## Поиск значения монотонной функции

Поиск значения монотонной функции, записанной в массиве, заключается в сравнении срединного элемента массива с искомым значением, и повторением алгори гма для той или другой половины, в зависимости от результата сравнения.

Пускай переменные  $L_b$  и  $U_b$  содержат, соответственно, левую и правую границы отрезка массива, где находится нужный нам элемент. Исследования начинаются со среднего элемента отрезка. Если искомое значение меньше среднего элемента, осуществляется переход к поиску в верхней половине отрезка, где все элементы меньше только что проверенного, то есть значением  $U_b$  становится  $(M-1)_{\rm H}$ и на следующей итерации исследуется только половина массива. Т.о., в результате каждой проверки область поиска сужается вдвое.

Например, если длина массива равна 1023, после первого сравнения область сужается до 511 элементов, а после второй — до 255. Т.о. для поиска в массиве из 1023 элементов достаточно 10 сравнений.

```
1 = леваяГраница - 1
r = праваяГраница + 1
while (r - 1 > 1) {
   ceредина = (l+r) / 2
   if (массив[середина] < значение)
        l = середина
   else
        r = середина
}
if (массив[r-1] ≠ значение)
   return -1 // элемент не найден
else
   return r</pre>
```

# Программный код

- х<sub>п</sub> начало отрезка по х;
- x<sub>k</sub> конец отрезка по х;
- x<sub>i</sub> середина отрезка по x;
- eps требуемая точность вычислений.

Таким образом, весь алгоритм можно записать следующим образом (в псевдокоде):

- 1. Начало.
- 2. Ввод  $x_n$ ,  $x_k$ , eps.
- 3. Если  $F(x_n) = 0$ , то Вывод (корень уравнения  $x_n$ ).
- 4. Если  $F(x_k) = 0$ , то Вывод (корень уравнения  $x_k$ ).
- 5. Пока ( $F(x_i) < 0$ ) и  $|x_k x_n| > \text{ерѕ повторять:}$
- 6.  $xi := (x_k + x_n)/2$ ;
- 7. если  $(F(x_n)*F(x_i) \le 0)$ , то  $x_k := x_i$ ;
- 8. если  $(F(x_i)*F(x_k) \le 0)$ , то  $x_n := x_i$ .
- 9. Вывод (Найден корень уравнения х<sub>і</sub> точности ε).
- 10. Конец.

#### Метод простой итерации

В основе метода заложено понятие сжимающего отображения. Определим терминологию:

Говорят, что функция  $\varphi$ осуществляет *сжимающее отображение* на  $[a,\ b]$ , если

$$\begin{array}{ll} 1. & \forall x \in [a, \ b] : \varphi(x) \in [a, \ b] \\ 2. & \exists \alpha < 1 : \forall x_1, x_2 \in [a, \ b] & ||\varphi(x_1) - \varphi(x_2)|| \le \alpha ||x_1 - x_2|| \end{array}$$

Тогда основная теорема будет выглядеть так:

### Теорема Банаха (принцип сжимающих отображений).

Eсли  $\varphi$ — сжимающее отображение на [a, b], то:



1. 
$$y x = \varphi(x) \quad \exists ! x^* \in [a, b]_{\kappa \text{ орень}};$$

- 2. итерационная последовательность  $x_{i+1} = \varphi(x_i)_{\text{сходится к этому корню;}}$
- 3. для очередного члена  $x_n$ справедливо  $||x_n-x^*|| \leq \frac{\alpha^n||x_1-x_0||}{1-\alpha}$ .

Поясним смысл параметра  $\alpha$ . Согласно теореме Лагранжа имеем:

$$\varphi(x) \in C^1[a, b]. \quad \forall x_1, x_2 \in (a, b), \quad x_1 < x_2 \quad \exists \xi \in (x_1, x_2) : \quad \varphi'(\xi)(x_2 - \xi)$$

Отсюда следует, что  $\alpha \approx |\varphi'(\xi)|$ . Таким образом, для <u>сходимости</u> метода достаточно, чтобы  $\forall x \in [a,\ b] \quad |\varphi'(x)| \leq 1.$ 

$$x_3 = \varphi(x_2)$$

и так далее, пока  $||x_{i+1} - x_i|| > \varepsilon$ 

## Применительно к СЛАУ

Рассмотрим систему:

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + \ldots + a_{1n}x_n = b_1 \\ \ldots \\ a_{n1}x_1 + \ldots + a_{nn}x_n = b_n \end{cases}$$

Для неё итерационное вычисление будет выглядеть так:

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}^{i+1} = \begin{pmatrix} a_{11}+1 & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22}+1 & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn}+1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}^{i} - \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}^{i} - \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} a_{11}+1 & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn}+1 \end{pmatrix} < 1$$
Сходимость метода будет осуществлять

Следует отметить, что для оценки сходимости вычисляется не определитель матрицы, а норма матрицы. Поэтому в данном случае поставлены двойные вертикальные черты, а не одинарные.

#### Алгоритм

- 1. Условие f(x)=0преобразуется к виду  $x=\varphi(x)$ , где  $\varphi(x)$  сжимающая 2. Задаётся начальное приближение и точность  $x_0, \quad \varepsilon, \quad i=0$
- 3. Вычисляется очередная итерация  $x_{i+1} = \varphi(x_i)$ 
  - $_{\circ}$  Если  $||x_{i+1}-x_i|| > \varepsilon$ , то i=i+1и возврат к шагу 3.
  - $x = x_{i+1} + y$  остановка.

Одномерный случай

Для того, чтобы решить уравнение f(x) = 0, пользуясь методом простой итерации, необходимо привести его к виду  $x=\varphi(x)$ , где  $\varphi$ — сжимающее отображение. Чтобы отображение было наиболее эффективно, необходимо, чтобы в точке очередной итерации  $x^*$  выполнялось  $\varphi'(x^*) = 0$ . Будем искать решение данного уравнения в виде  $\varphi(x) = x + \alpha(x) f(x)$  TOPUS.

$$\varphi'(x^*) = 1 + \alpha'(x^*)f(x^*) + \alpha(x^*)f'(x^*) = 0$$

Воспользуемся тем, что f(x) = 0, и получим окончательную формулу для  $\alpha(x)$ :

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

С учётом этого сжимающая функция примет вид:

$$\varphi(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$$

Тогда алгоритм нахождения численного решения уравнения  $f(x) = 0_{\text{сводится к}}$  итерационной процедуре вычисления:

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

#### Многомерный случай

Обобщим полученный результат на многомерный случай.

Выбирая некоторое начальное приближение  $\vec{x}^{[0]}$ , находят последовательнь е приближения  $\vec{x}^{[j+1]}$  путем решения систем уравнений:

$$f_i + \sum_{k=1}^n \frac{\partial f_i}{\partial x_k} (x_k^{[j+1]} - x_k^{[j]}) = 0, \quad i = 1, 2, \dots, n$$

$$_{ ext{где}} \, x^{[j]} = \left( x_1^{[j]} \dots x_k^{[j]} \dots x_n^{[j]} 
ight), \quad j = 0, 1, 2, \dots.$$

# Литература

- 1. Амосов А.А., Дубинский Ю. А., Копченова Н.П. Вычислительные методы для инженеров. М.: Мир, 1998.
- 2. *Бахвалов Н.С., Жидков Н.П., Кобельков Г.Г.* Численные методы. 8-е изд.. М.: Лаборатория Базовых Знаний, 2000.
- 3. Волков Е.А. Численные методы. М.: Физматлит, 2003.
- 4. *Коршунов Ю.М., Коршунов Ю.М.* Математические основы кибернетики. М.: Энергоатомиздат, 1972.
- 5. Калиткин Н.Н. Численные методы. М.: Наука, 1978.

Метод Ньютона, алгоритм Ньютона (также известный как метод касательных) — это итерационный <u>численный метод</u> нахождения корня (нуля) заданной <u>функции</u>. Метод был впервые предложен английским <u>физиком</u>, <u>математиком</u> и <u>астрономом Исааком Ньютоном</u> (1643—1727), под именем которого и обрёл свою известность. Поиск решения осуществляется путём построения последовательных приближений и основан на принципах <u>простой итерации</u>. Метод обладает квадратичной <u>сходимостью</u>. Улучшением метода является <u>метод хорд и касательных</u>. Также метод Ньютона может быть использован для решения <u>задач оптимизации</u>, в которых требуется определить нуль первой <u>производной</u> либо <u>градиента</u> в случае многомерного пространства. [править]

#### Обоснование

Чтобы численно решить уравнение  $f(x)=0_{\underline{\text{методом простой итерации}},$  его необходимо привести к следующей форме:  $x=\varphi(x)$ , где  $\varphi$  — <u>сжимающее отображение</u>.

Для наилучшей сходимости метода в точке очередного приближения  $x^*$ должно выполняться условие  $\varphi'(x^*)=0$ . Решение данного уравнения ищут в виде  $\varphi(x)=x+\alpha(x)f(x)$ , тогда:

$$\varphi'(x^*) = 1 + \alpha'(x^*)f(x^*) + \alpha(x^*)f'(x^*) = 0.$$

В предположении, что точка приближения «достаточно близка» к корню  $\tilde{x}$ , и что заданная функция непрерывна  $(f(x^*) \approx f(\tilde{x}) = 0)$ , окончательная формула для  $\alpha(x)$ такова:

$$\alpha(x) = -\frac{1}{f'(x)}.$$

С учётом этого функция  $\varphi(x)$ определяется выражением:

$$\varphi(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}.$$

Эта функция в окрестности корня осуществляет сжимающее отображение нахождения численного решения уравнения  $f(x)=0_{\text{сводится}}$  к итерационной процедуре вычисления:

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

По теореме Банаха последовательность приближений стремится к корню уравнения f(x)=0

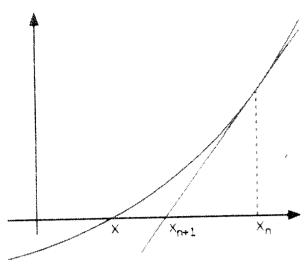


Иллюстрация метода Ньютона (синим изображена функция f(x), нуль которой необходимо найти, красным — касательная в точке очередного приближения  $x_n$ ). Здесь мы можем увидеть, что последующее приближение  $x_n+1$ лучше предыдущего  $x_n$ .

## Геометрическая интерпретация

Основная идея метода заключается в следующем: задаётся начальное приближение вблизи предположительного корня, после чего строится касательная к исследуемой функции в точке приближения, для которой находится пересечение с осью абсцисс. Эта точка и берётся в качестве следующего приближения. И так далее, пока не будет достигнута необходимая точность.

Пусть  $f(x): [a, b] \to \mathbb{R}$  — определённая на отрезке  $[a, b]_{\text{и}}$  дифференцируемая на нём вещественнозначная функция. Тогда формула итеративного исчисления приближений может быть выведена следующим образом:

$$f'(x_n) = \operatorname{tg} \alpha = \frac{\Delta y}{\Delta x} = \frac{f(x_n) - 0}{x_n - x_{n+1}} = \frac{0 - f(x_n)}{x_{n+1} - x_n},$$

где  $\alpha$  — угол наклона касательной в точке  $x_n$ .

Следовательно искомое выражение для  $x_n$ +тимеет вид:

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

Итерационный процесс начинается с некоего начального приближения  $x_0$  (чем ближе к нулю, тем лучше, но если предположения о нахождении решения отсутствуют, методом проб и ошибок можно сузить область возможных значений, применив <u>теорему о промежуточных значениях</u>).

## Алгоритм

1. Задается начальное приближение  $x_0$ .

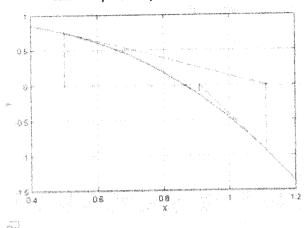
2. Пока не выполнено условие остановки, в качестве которого можно взять тока не выполнено условие объекти,  $|x_{n+1}-x_n|<arepsilon_{\mathsf{или}}|f(x_{n+1})|<arepsilon_{\mathsf{(To\ ects\ погрешность\ в нужн ях пределах)}} x_{n+1}=x_n-\frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$ 

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

вычисляют новое приближение:

## Пример

Иллюстрация применения метода Ньютона к функции  $f(x) = \cos x - x^3$  с начальным приближением в



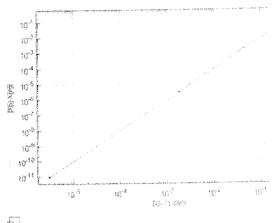


График последовательных приближений.

График сходимости.

Согласно способу практического определения скорость сходимости может быть оценена как тангенс угла наклона г есть в данном случае равна двум.

Рассмотрим задачу о нахождении положительных x, для которых  $\cos x = x^3$ . Эта задача может быть представлена как задача нахождения нуля функции  $f(x) = \cos x - x^3$ . Имеем выражение для производной  $f(x) = -\sin x - 3x^2$ . Так как  $\cos x \leqslant 1$ для всех x и  $x^3 > 1$  для x> 1, очевидно, что решение лежит между 0 и 1. Возьмём в качестве начального приближения значение  $x_0 = 0.5$ , тогда:

$$x_1 = x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)} = 1,112\ 141\ 637\ 097,$$
 $x_2 = x_1 - \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} = 0,909\ 672\ 693\ 736,$ 
 $x_3 = x_2 - \frac{f(x_2)}{f'(x_2)} = 0,867\ 263\ 818\ 209,$ 
 $x_4 = x_3 - \frac{f(x_3)}{f'(x_3)} = 0,865\ 477\ 135\ 298,$ 
 $x_5 = x_4 - \frac{f(x_4)}{f'(x_4)} = 0,865\ 474\ 033\ 111.$ 
 $x_6 = x_5 - \frac{f(x_5)}{f'(x_5)} = 0,865\ 474\ 033\ 102.$ 
Чёркиванием отмечены верные значащие цифры. Видно, чт

Подчёркиванием отмечены верные значащие пифры. Видно, что их количество от шага к шагу растёт (приблизительно удваиваясь с каждым шагом): от 1 к 2, от 2 к 5, от 5 к 10, иллюстрируя квадратичную скорость сходимости.

# Условия применения

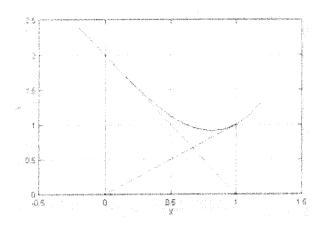


Иллюстрация расхождения метода Ньютона, применённого к функции  $f(x)=x^3-2x+2c$  начальным приближением в точке  $x_0=0$ .

Рассмотрим ряд примеров, указывающих на недостатки метода.

#### Контрпримеры

• Если начальное приближение недостаточно близко к решению, то метод может не сойтись.

Пусть

$$f(x) = x^3 - 2x + 2.$$

Тогда

$$x_{n+1} = x_n - \frac{x_n^3 - 2x_n + 2}{3x_n^2 - 2}.$$

Возьмём нуль в качестве начального приближения. Первая итерация даст в качестве приближения единицу. В свою очередь, вторая снова даст нуль. Метод зациклится и решение не будет найдено. В общем случае построение последовательности приближений может быть очень запутанным.