

# 非线性方程求解

## 一、历史背景

代数方程的求根问题是一个古老的数学问题。理论上， $n$  次代数方程在复数域内一定有  $n$  个根(考虑重数)。早在 16 世纪就找到了三次、四次方程的求根公式，但直到 19 世纪才证明大于等于 5 次的一般代数方程式不能用代数公式求解，而对于超越方程就复杂的多，如果有解，其解可能是一个或几个，也可能是无穷多个。一般也不存在根的解析表达式。因此需要研究数值方法求得满足一定精度要求的根的近似解。

## 二、算法及原理

本文设计的有三种算法如下

{ 二分法  
一般迭代法  
牛顿迭代法

### 1、二分法

**原理：**若  $f \in C[a, b]$ ，且  $f(a) \cdot f(b) < 0$ ，则  $f$  在  $(a, b)$  上至少有一实根。

**基本思想：**逐步将区间分半，通过判别区间端点函数值的符号，进一步搜索有根区间，将有根区间缩小到充分小，从而求出满足给定精度的根的近似值。

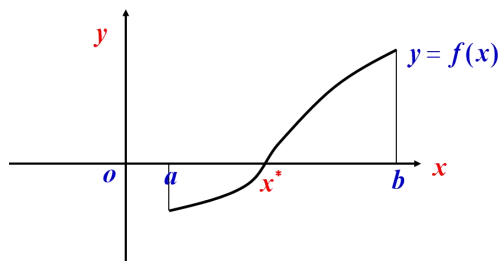


图 1 二分法几何意义

**二分法的算法描述：**

给定区间  $[a, b]$ ，求  $f(x)=0$  在该区间上的根  $x$ 。

输入:  $a$  和  $b$ ; 容许误差  $TOL$ ; 最大对分次数  $N_{max}$ 。

输出: 近似根  $x$ 。

Step 1 Set  $k = 1$ ;

Step 2 Compute  $x = f((a + b)/2)$ ;

Step 3 While ( $k \leq N_{max}$ ) do steps 4-6

Step 4 If  $|x| < TOL$ , STOP; Output the solution  $x$ .

Step 5 If  $x \cdot f(a) < 0$ , Set  $b = x$ ;

Else Set  $a=x$ ;

Step 6 Set  $k=k+1$ ; Compute  $x=f((a+b)/2)$ ; Go To Step 3 ;

Step 7 Output the solution of equation:  $x$ ; STOP.

## 2、一般迭代法

**原理：**根据原函数  $f(x)$ ，构造迭代形式  $x=g(x)$ ，若迭代函数  $g(x)$  收敛，则通过若干次迭代可得到  $f(x)=0$  的近似解。

**基本思想：**迭代法是一种逐步逼近的方法，首先给出一个粗糙的初始值点，利用同一个迭代公式，反复计算，最终能得到一个较为准确的近似解。

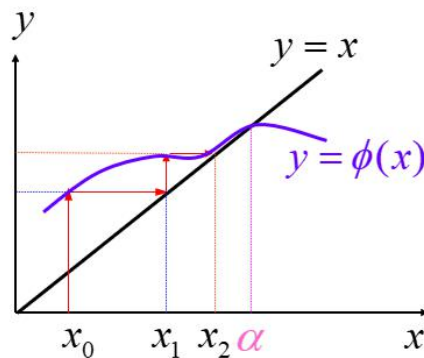


图 2 一般迭代法几何意义

**算法描述：**

给定初始近似值  $x_0$ ，求  $x=g(x)$  的解.

输入：初始近似值  $x_0$ ；容许误差  $TOL$ ；

最大迭代次数  $N_{max}$ .

输出：近似解  $x$  或失败信息.

Step 1 Set  $i=1$ ;

Step 2 While ( $i \leq N_{max}$ ) do steps 3-6

Step 3 Set  $x=g(x_0)$ ; /\* 计算  $x_i$  \*/

Step 4 If  $|x-x_0| < TOL$  then Output ( $x$ ); /\*成功\*/

STOP;

Step 5 Set  $i++$ ;

Step 6 Set  $x_0=x$ ; /\* 更新  $x_0$  \*/

Step 7 Output (The method failed after  $N_{max}$  iterations); /\*不成功 \*/

STOP.

## 3、牛顿迭代法

**原理：**若令一般迭代法中的  $g(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$ ，则为牛顿迭代法，通过若干次迭代可得到

$f(x) = 0$  的近似解。

**基本思想**：基于一般迭代法，对迭代函数进行优化，使迭代过程加速。

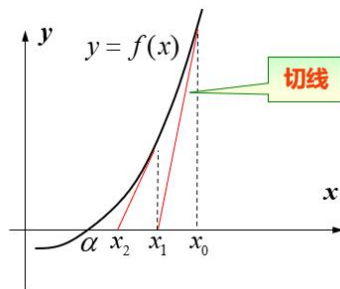


图 3 牛顿迭代法几何意义

**算法描述**：同一般迭代法，这里不再赘述。

## 三、代码实现

### 1、参数类 Options

```
/******Options参数详解*****  
a      左区间  
b      右区间  
x0     x的初始值  
error_limit 误差限  
cycle_limit 最大循环次数  
h      求导时的步长  
show() 参数显示  
*****/  
class Options {  
public:  
    double a = 0, b = 1;  
    double x0 = 0;  
    double error_limit = 0.000000001;  
    double h = 0.0000001;  
    int cycle_limit = 1000;  
  
    void show();  
};
```

### 2、二分法实现

```
double my_dichotomy(Options &opt, func_p func){  
    double a = opt.a;  
    double b = opt.b;  
    double error_limit = opt.error_limit;  
    int cycle_limit = opt.cycle_limit;  
    double middle;  
    double last_middle;  
    int i = 0;  
  
    if (func(a) * func(b) < 0) {  
        middle = (a + b) / 2;  
        last_middle = a;  
        while (fabs(middle - last_middle) > error_limit) {  
            func(middle) * func(a) > 0 ? a = middle : b = middle;  
            last_middle = middle;  
            middle = (a + b) / 2;  
            i++;  
            if (i > cycle_limit) {  
                return -1.0;  
            }  
        }  
        return middle;  
    }  
}
```

### 3、一般迭代法实现

```
double my_iteration(Options &opt, func_iteration_p func_iteration) {  
    double x0 = opt.x0;  
    double error_limit = opt.error_limit;  
    int cycle_limit = opt.cycle_limit;  
    int i = 0;  
    double x;  
  
    while (i < cycle_limit) {  
        x = func_iteration(x0);  
        if (fabs(x - x0) < error_limit) {  
            return x;  
        }  
        i++;  
        x0 = x;  
    }  
    return -1.0;  
}
```

### 4、牛顿迭代法实现

```
double my_newton(Options &opt, func_p func){  
    double error_limit = opt.error_limit;  
    int cycle_limit = opt.cycle_limit;  
    double x0 = opt.x0;  
    double h = opt.h;  
    int i = 0;  
    double x;  
  
    while (i < cycle_limit) {  
        x = x0 - func(x0) / (func(x0 + h) - func(x0 - h)) / 2*h;  
        if (fabs(x - x0) < error_limit) {  
            return x;  
        }  
        i++;  
        x0 = x;  
    }  
    return -1.0;  
}
```