

## 第2章 非线性方程的数值解法

## 2.1 背景

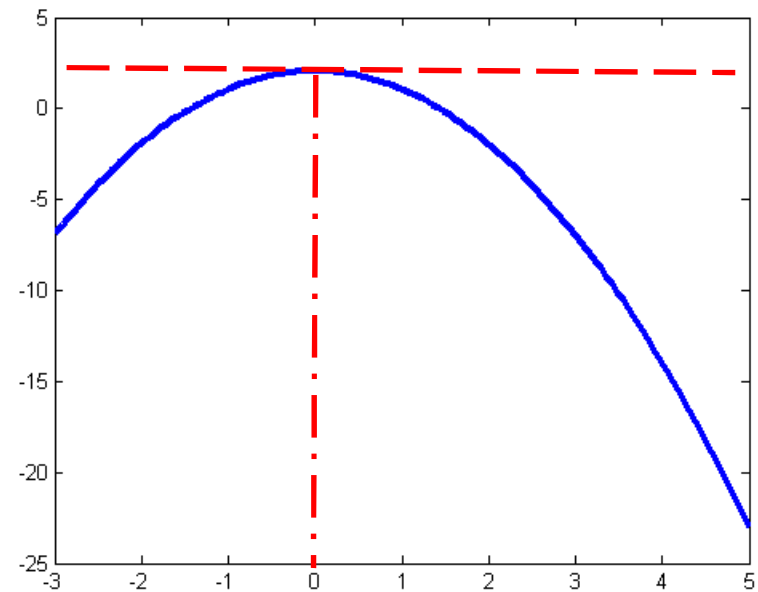
许多问题可以转化为方程求解

$$f(x) = 0$$

例1： 求函数的最大值  $F(x)$

⇒  $f(x) = F'(x) = 0$

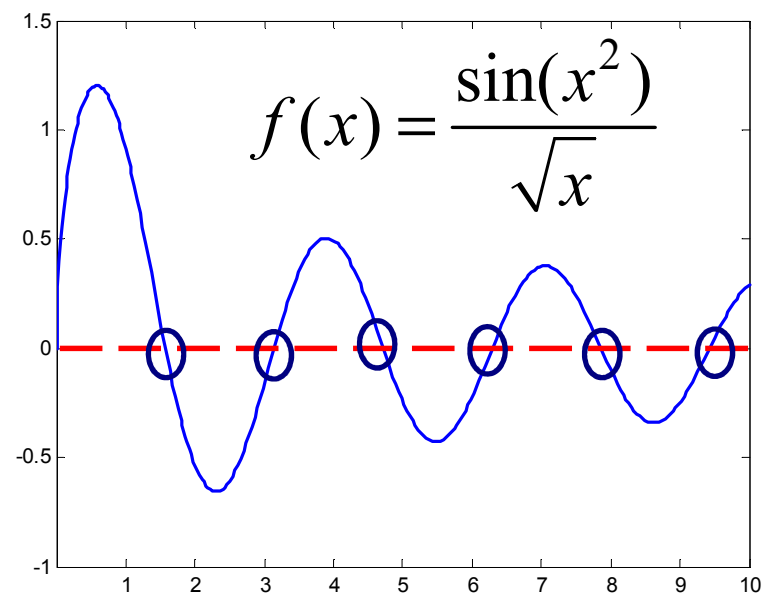
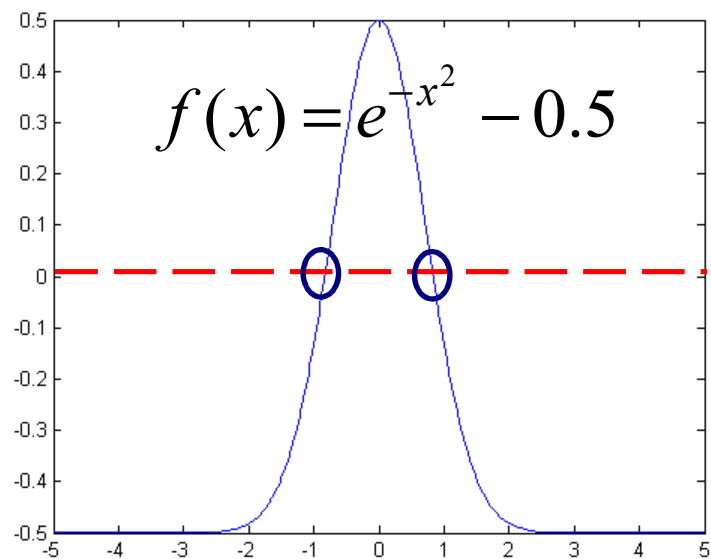
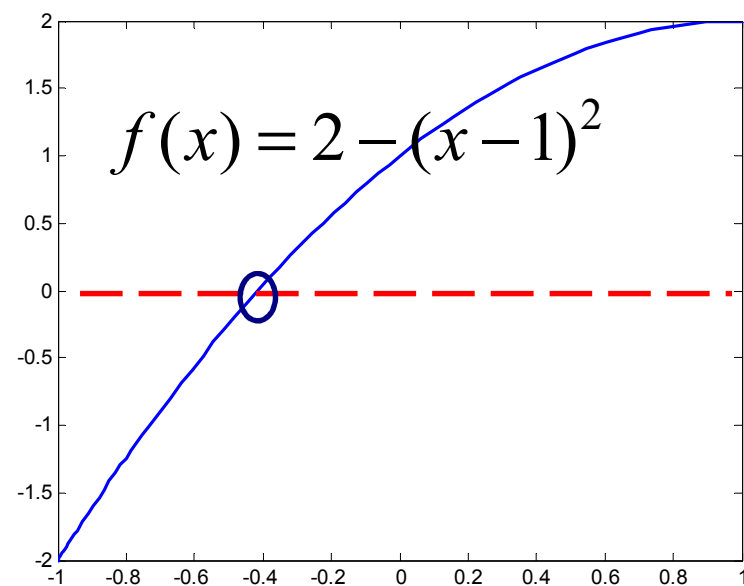
工程优化



$$f(x) = 0$$



一般都是非线性的，  
甚至无法写出表达式



# 线性与非线性

$$f(x) = ax + b$$

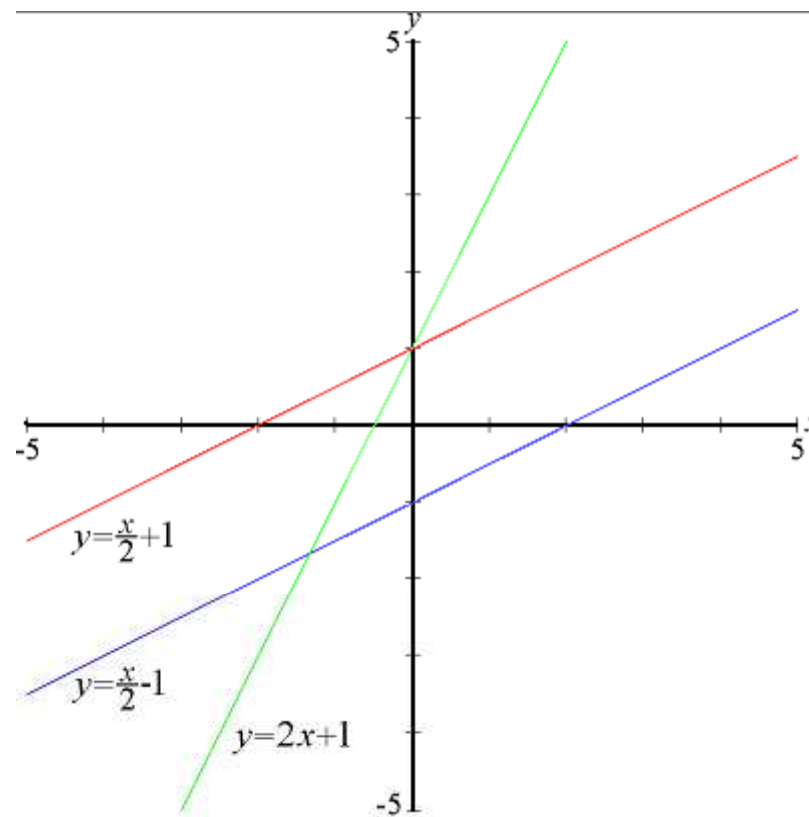
性质：

$$\frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0} = \frac{f(x_2) - f(x_0)}{x_2 - x_0}$$

线性函数之和也是线性的（叠加性）

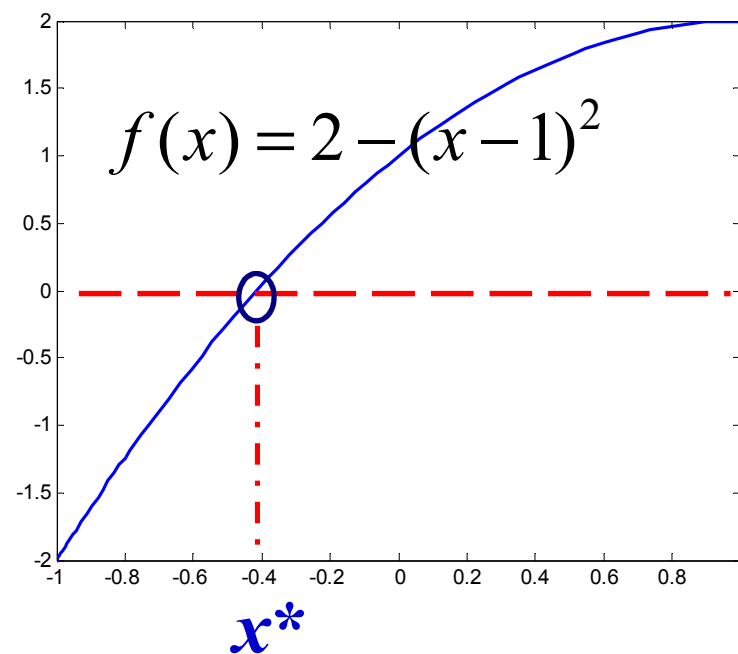
$$f_1(x) + f_2(x)$$

傅里叶关系式  $q(T) = k \nabla T$



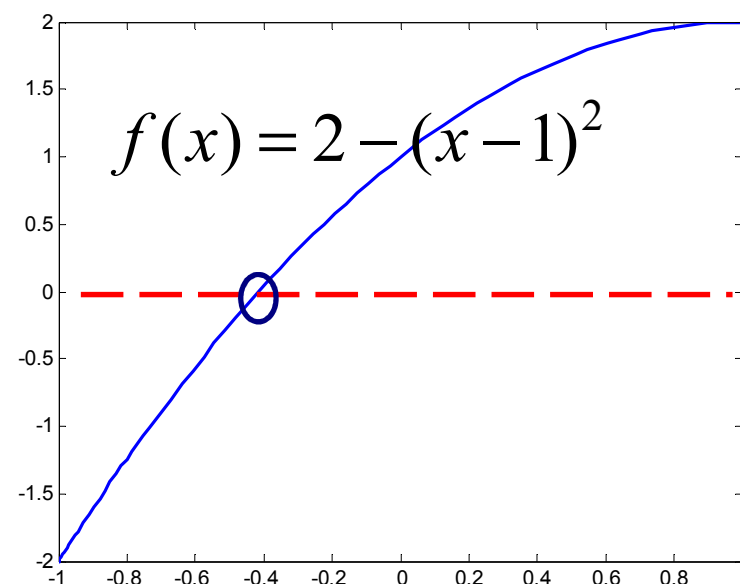
$$f(x) = 0$$

满足方程的  $x$  值通常叫做 **方程的根或解**，也叫函数  $f(x)$  的**零点**。



## 方程求根的三个步骤：

1. 根的存在性
2. 根的隔离
3. 根的精确化



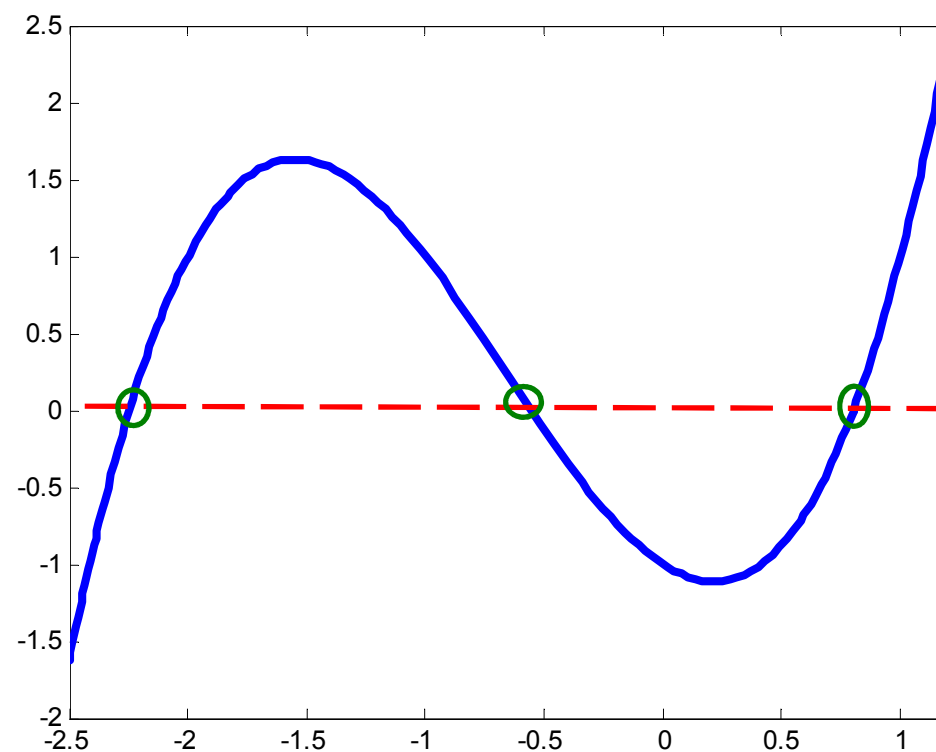
## 根的存在定理(零点定理):

$f(x)$ 为 $[a, b]$ 上的连续函数，若 $f(a) \cdot f(b) < 0$ ，则 $[a, b]$ 中至少有一个实根。如果 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 上还是单调递增或递减的，则 $f(x)=0$ 仅有一个实根。

$$[a, b] = [-1, 1]$$

$$f(a) = -2$$

$$f(b) = 2$$



$$[a,b]=[-1.5,1.2] \quad f(a) < 0 \quad f(b) > 0$$

但有多根

# 根的隔离

在用近似方法时，需要知道方程的根所在区间。  
若区间  $[a, b]$  含有方程  $f(x)=0$  的根，则称  $[a, b]$  为  $f(x)$  的**有根区间**；若区间  $[a, b]$  仅含方程  $f(x)=0$  的一个根，则称  $[a, b]$  为  $f(x)$  的一个**隔根区间**。

$[-2.5, 1.2]$

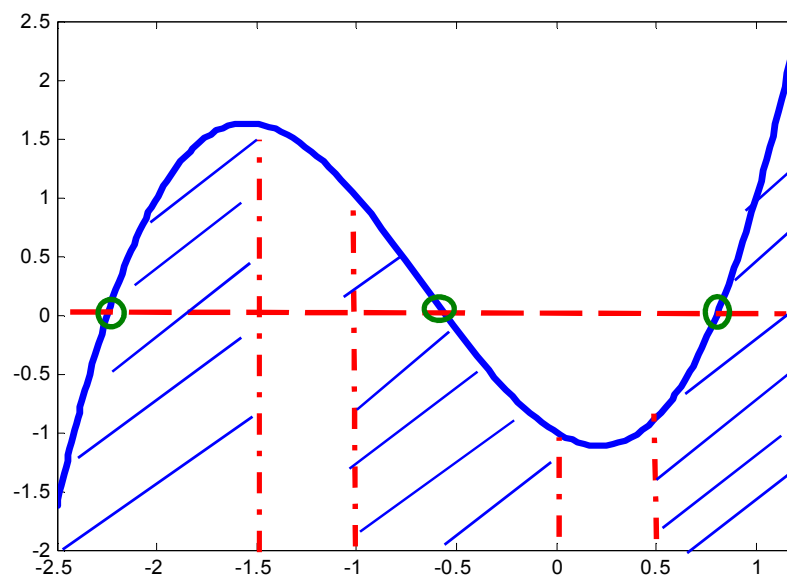
有根区间

$[-2.5, -1.5]$

$[-1, 0]$

$[0.5, 1.2]$

隔根区间

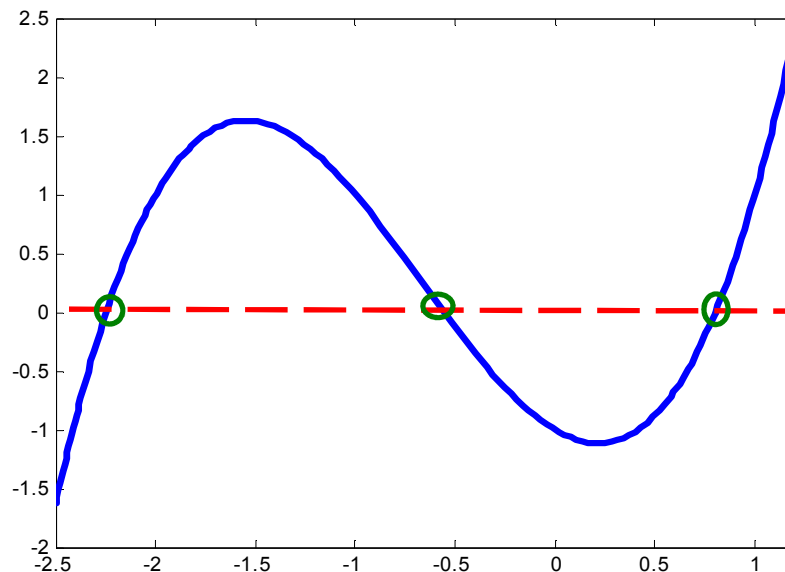




# 根的精确化

对根的近似值逐步  
提高精度，使之满  
足一定的要求。

数值方法求根的目标！



# 根的性质

$$f(x) = 0$$

即使 $[a, b]$ 只含有一个根  $x^*$ ，这个根也可能分为：

单根：  $f(x) = (x - x^*)\varphi(x) \quad \varphi(x^*) \neq 0$

重根：  $f(x) = (x - x^*)^n \varphi(x) \quad \varphi(x^*) \neq 0$

判断方法：

$$f(x^*) = f'(x^*) = f''(x^*) = \dots = f^{(n-1)}(x^*) = 0,$$

$$f^{(n)}(x^*) \neq 0$$

  $x^*$  是  $n$  重根

# 本章只考虑单根情况

主要考虑三种方法：

1. 二分法

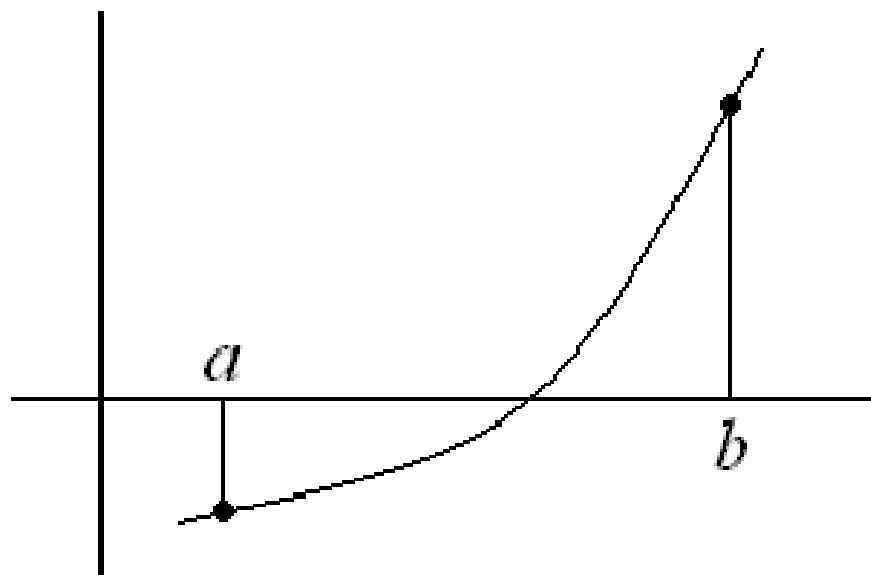
2. 简单迭代法及加速迭代法

3. Newton法

## 2.2 二分法

原理：

根的存在定理： $f(x)$ 为 $[a, b]$ 上的连续函数，若 $f(a) \cdot f(b) < 0$ ，则 $[a, b]$ 中必有一个实根。

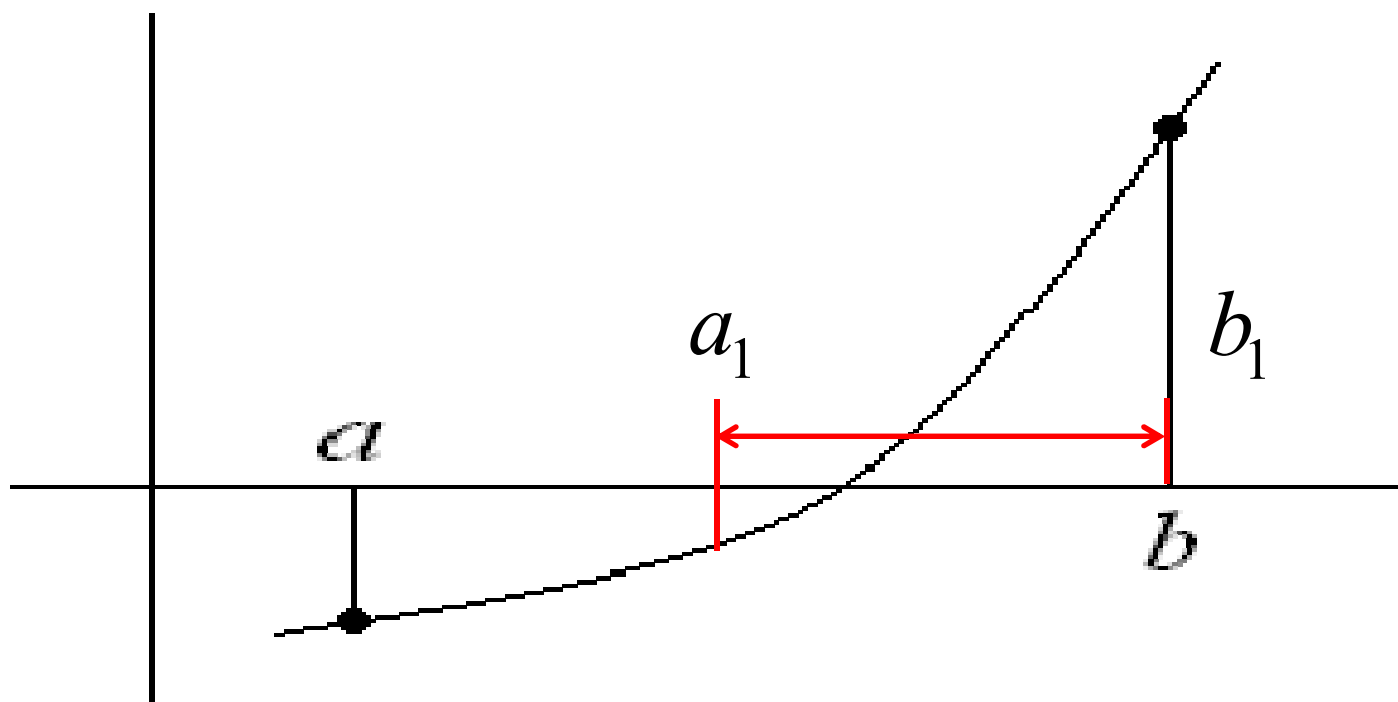


- 二分法步骤

1. 取区间中点  $x_0 = (a+b)/2$ 。

若  $f(a) \cdot f(x_0) < 0$ , 则根在  $[a_1, b_1] = [a, x_0]$  内;

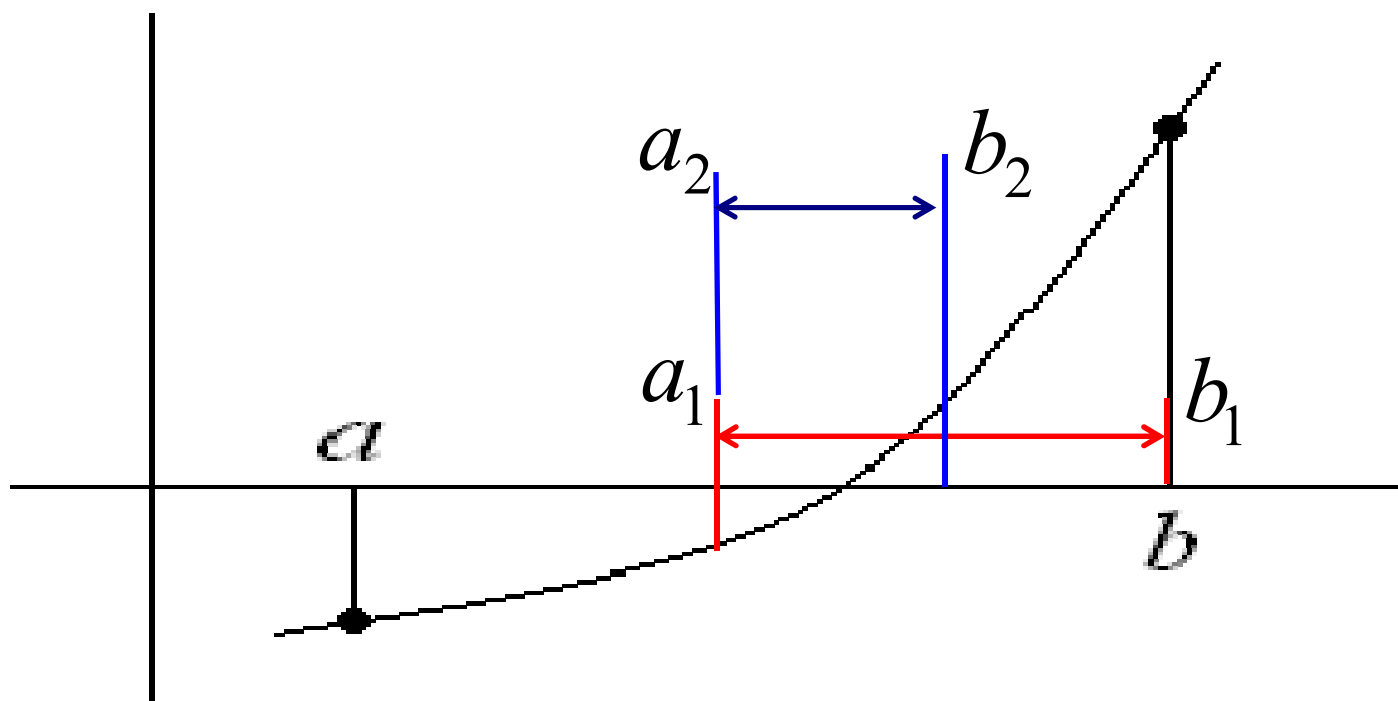
否则, 根在  $[a_1, b_1] = [x_0, b]$  内。



2. 取  $[a_1, b_1]$  区间中点  $x_1 = (a_1 + b_1)/2$ 。

若  $f(a_1) \cdot f(x_1) < 0$ , 则根在  $[a_2, b_2] = [a_1, x_1]$  内;

否则, 根在  $[a_2, b_2] = [x_1, b_1]$  内。

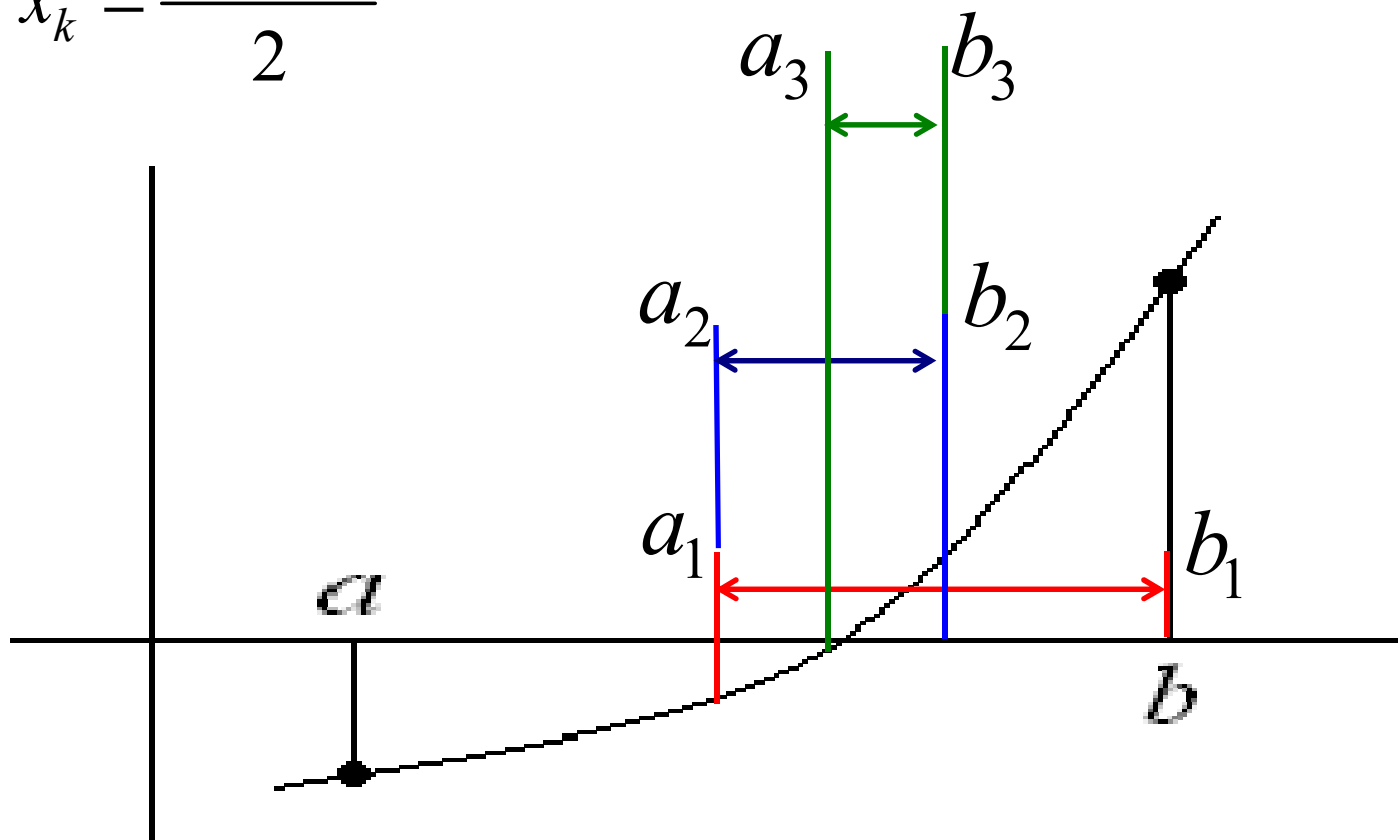


3. 重复以上步骤，得到一些列有根区间

$$[a_k, b_k] \subset [a_{k-1}, b_{k-1}] \subset \cdots \subset [a_2, b_2] \subset [a_1, b_1] \subset [a, b]$$

当  $b_k - a_k < \varepsilon$  时，取中点为解的近似值

$$x^* \approx x_k = \frac{a_k + b_k}{2}$$

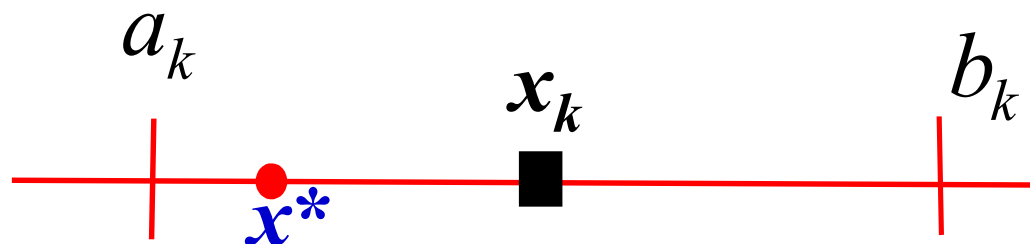


- 二分法分析

$$b_1 - a_1 = \frac{b - a}{2}$$

$$b_2 - a_2 = \frac{b_1 - a_1}{2} = \frac{b - a}{2^2}$$

$$b_k - a_k = \frac{b - a}{2^k}$$



$$|x^* - x_k| \leq \frac{b_k - a_k}{2} = \frac{b - a}{2^{k+1}}$$



- 二分次数

$$|x^* - x_k| \leq \frac{b-a}{2^{k+1}} < \varepsilon \quad \Rightarrow \quad \ln\left(\frac{b-a}{2^{k+1}}\right) < \ln \varepsilon$$

$$\Rightarrow \quad \ln(b-a) - (k+1)\ln 2 < \ln \varepsilon$$

$$k > \frac{\ln(b-a) - \ln(2\varepsilon)}{\ln 2}$$

$b-a=1$ :

$$\begin{aligned} \varepsilon = 10^{-4}, \quad k &> 12.2877 \\ \varepsilon = 10^{-5}, \quad k &> 15.6096 \\ \varepsilon = 10^{-6}, \quad k &> 18.9316 \\ \varepsilon = 10^{-10}, \quad k &> 32.2193 \end{aligned}$$

例 2. 用二分法求  $f(x)=3x^2+2x-10=0$  在  $[1,2]$  间的一个根,

精度  $1.0e-6$

$$x^* = (\sqrt{31} - 1) / 3 \approx 1.522588120943341$$

```
# include <stdio.h>
```

```
float f(float x)
```

```
{
```

```
    return (3*x*x+2*x-10);
```

```
}
```

```
float bisection(float a, float b, float eps)
```

```
{
```

```
    float xc;
```

```
    int k=0;
```

```
    while (b-a>eps)
```

```
    {
```

```
        xc=0.5*(a+b);
```

```
        printf("k=%d  x=%f f(x)=%f \n", k, xc, f(xc);
```

```
        if(f(a)*f(xc)<0)
```

```
            b=xc;
```

```
        else
```

```
            a=xc;
```

```
        k=k+1;
```

```
    }
```

```
}
```

```
void main()
```

```
{
```

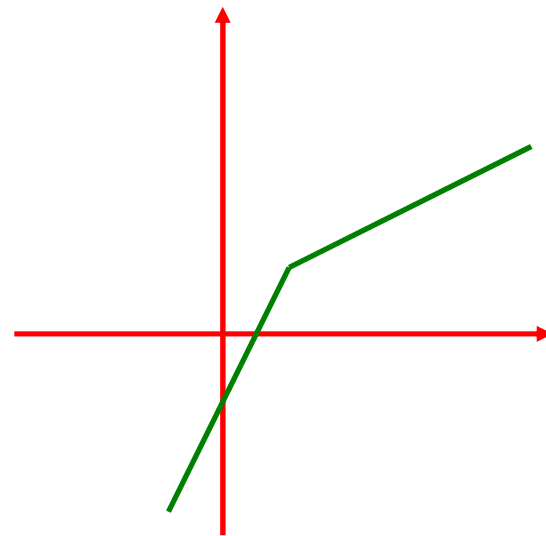
```
    bisection(1, 2, 1.0e-6);
```

```
}
```

```
k=0    x=1.500000    f(x)=-0.250000
k=1    x=1.750000    f(x)=2.687500
k=2    x=1.625000    f(x)=1.171875
k=3    x=1.562500    f(x)=0.449219
k=4    x=1.531250    f(x)=0.096680
k=5    x=1.515625    f(x)=-0.077393
k=6    x=1.523438    f(x)=0.009460
k=7    x=1.519531    f(x)=-0.034012
k=8    x=1.521484    f(x)=-0.012287
k=9    x=1.522461    f(x)=-0.001416
k=10   x=1.522949    f(x)=0.004021
k=11   x=1.522705    f(x)=0.001302
k=12   x=1.522583    f(x)=-0.000057
k=13   x=1.522644    f(x)=0.000623
k=14   x=1.522614    f(x)=0.000283
k=15   x=1.522598    f(x)=0.000113
k=16   x=1.522591    f(x)=0.000028
k=17   x=1.522587    f(x)=-0.000014
k=18   x=1.522589    f(x)=0.000007
k=19   x=1.522588    f(x)=-0.000004
```

- 二分法的优缺点

1. 计算过程简单
2. 对函数要求低（连续即可）
3. 收敛速度较慢
4. 函数值计算中只使用其正负号信息，未充分利用



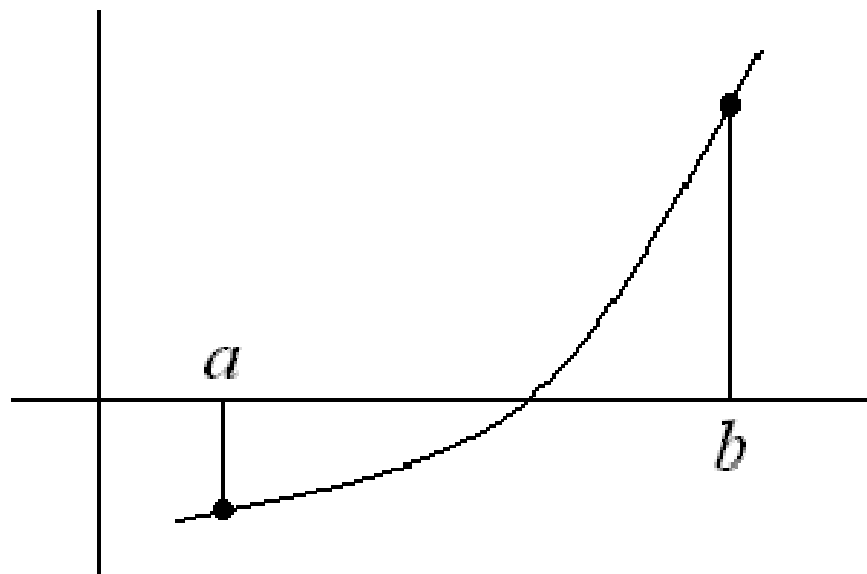
更高效率的方法？

## 2.3 迭代法

精髓

“简单”的重复

逐步逼近



$$x_0 \rightarrow x_1 \rightarrow x_2 \rightarrow x_3 \rightarrow \cdots \rightarrow x_k \rightarrow \cdots$$

精益求精

# 简单迭代法

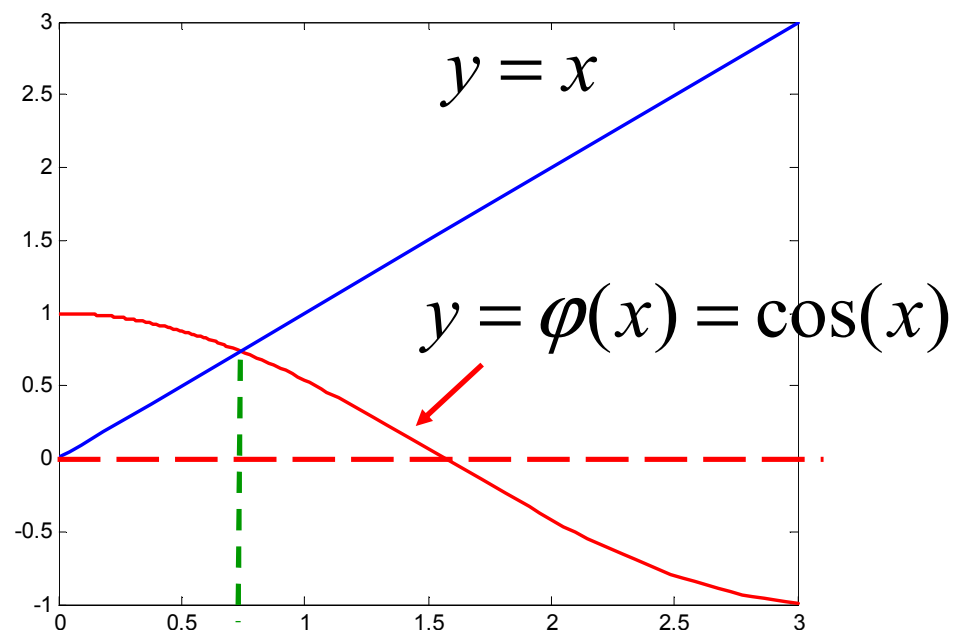
基本思想：

$$f(x) = 0 \Leftrightarrow \underline{x = \varphi(x)}$$

不动点方程

迭代公式：

$$x_{k+1} = \varphi(x_k)$$

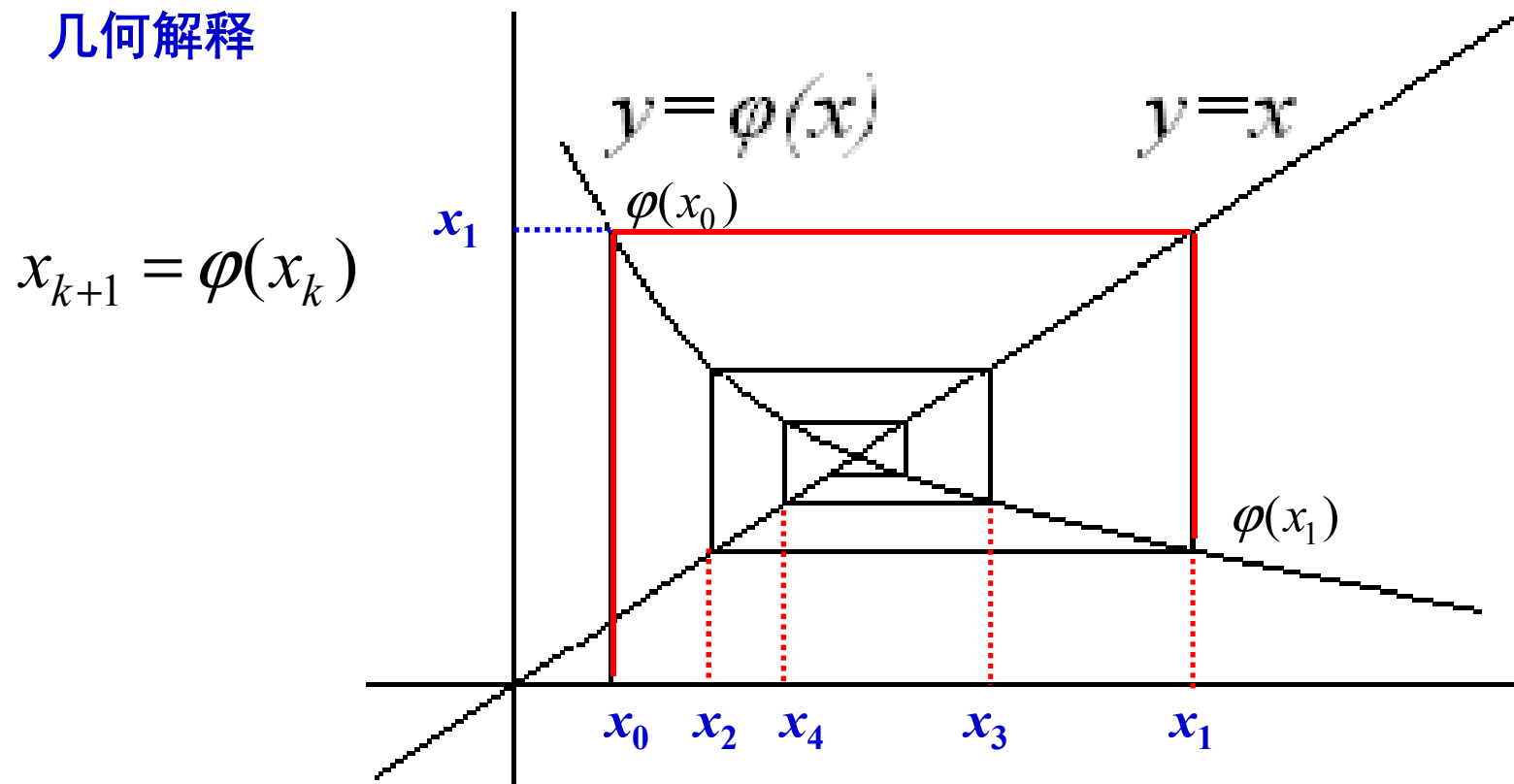


简单迭代法又称为不动点迭代法

如果迭代序列收敛，则

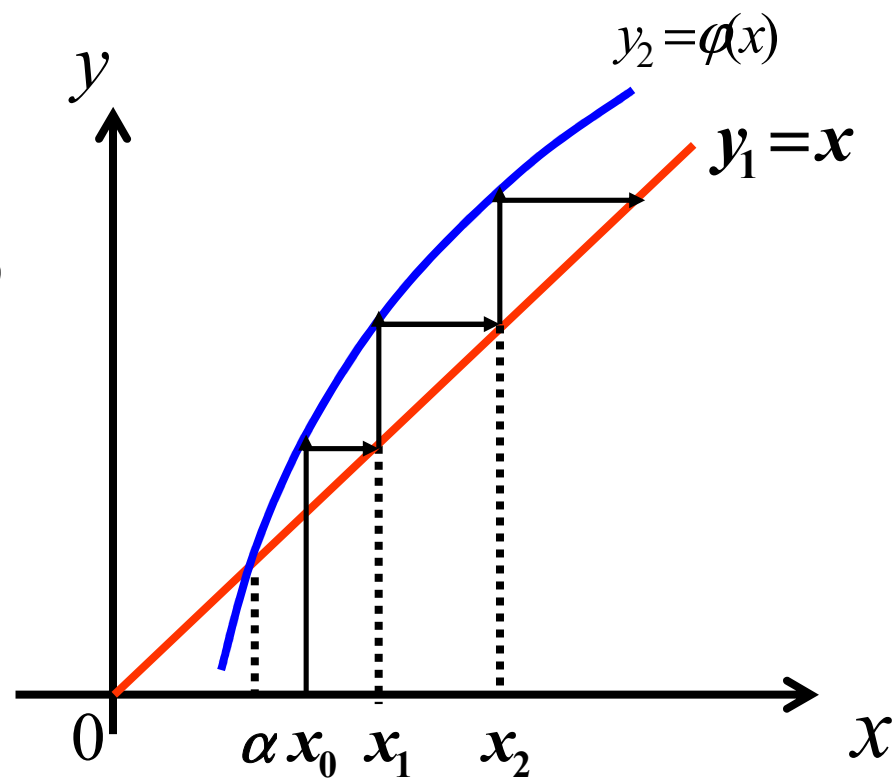
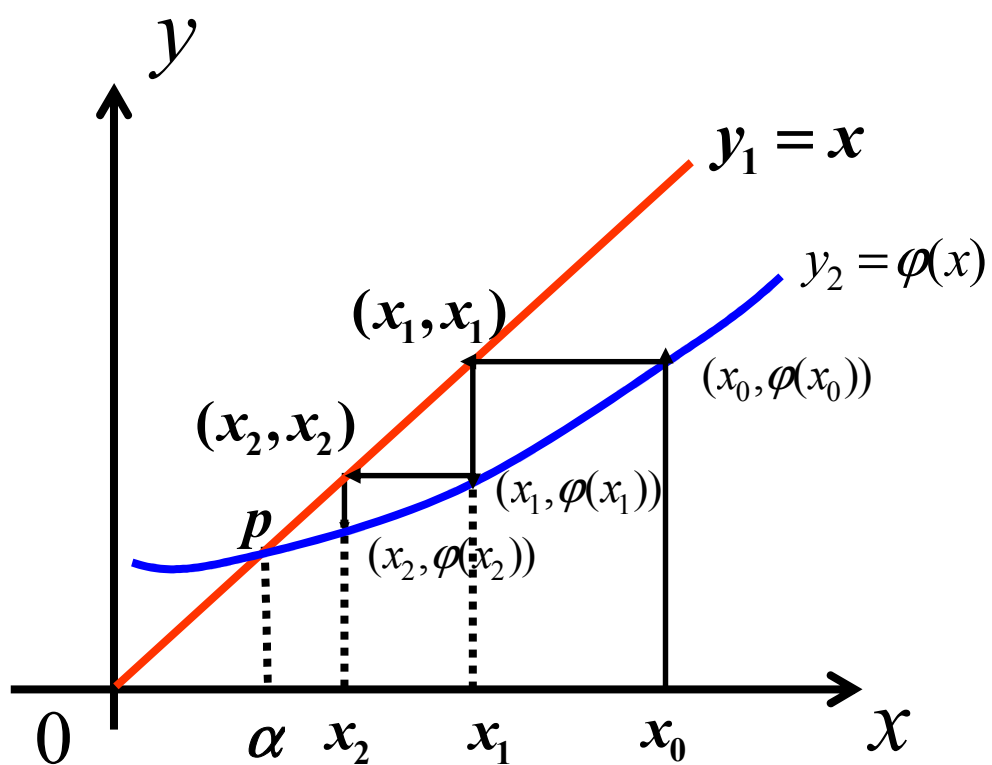
$$\lim_{k \rightarrow \infty} x_{k+1} = \lim_{k \rightarrow \infty} \varphi(x_k) \longrightarrow x^* = \varphi(x^*)$$

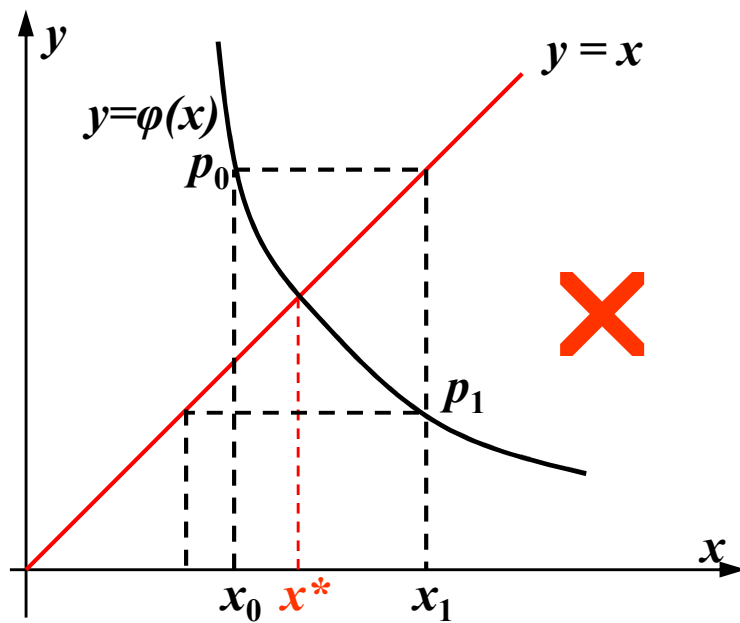
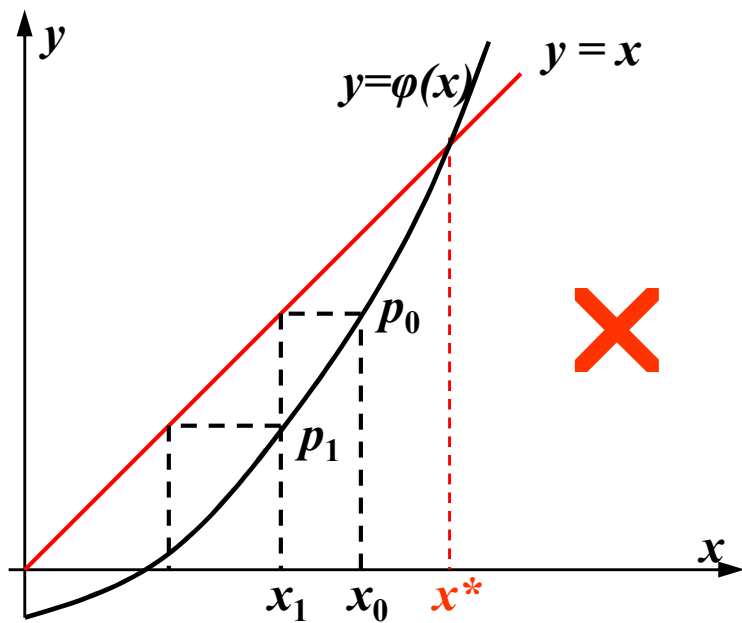
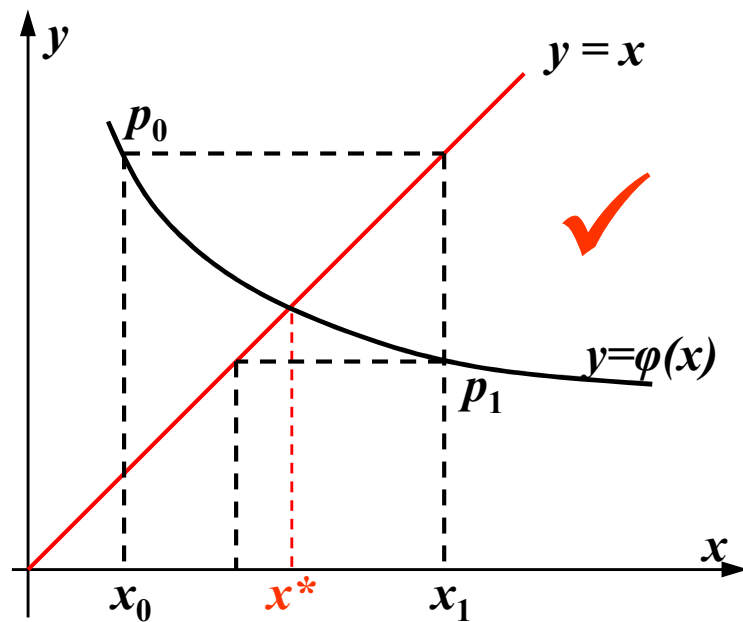
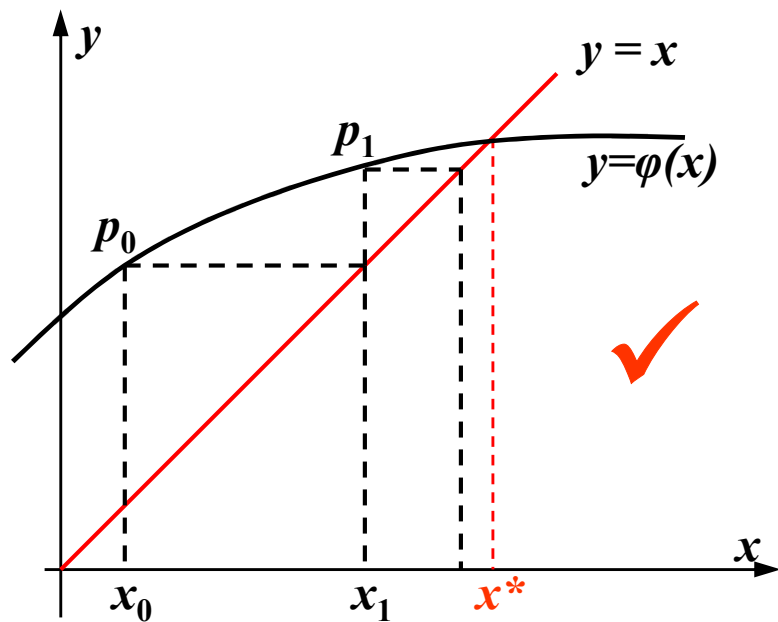
几何解释



# 收敛及发散

$y_1=x$ ,  $y_2=\varphi(x)$ , 交点横坐标即为方程的根







# 收敛条件

$$x_0 = a$$

$$x_{k+1} = \varphi(x_k), \quad k = 1, 2, 3, \dots$$

$$x_0 \rightarrow x_1 \rightarrow x_2 \rightarrow x_3 \rightarrow \dots \rightarrow x_k \rightarrow \dots$$

收敛吗？

特例：

$$x_{k+1} = ax_k + b \qquad \varphi(x) = ax + b$$

$|a| < 1$ ：收敛；否则，发散

启示：收敛性与迭代函数的导数有关  $\varphi'(x) = a$

$$|\varphi'(x)| < 1 \quad ?$$

## 定理1（收敛定理）

(I) 当  $x \in [a, b]$  时,  $\varphi(x) \in [a, b]$ ;

(II) 对  $\forall x \in [a, b]$ , 有  $|\varphi'(x)| \leq L < 1$  成立。

### 精度方面

$$\text{a. } |x^* - x_k| \leq \frac{L}{1-L} |x_k - x_{k-1}|$$

$$\text{b. } |x^* - x_k| \leq \frac{L^k}{1-L} |x_1 - x_0| \quad (k = 1, 2, \dots)$$

**Proof:**

$$\begin{aligned} |x^* - x_k| &= |x^* - \cancel{x_{k+1}} + \cancel{x_{k+1}} - x_k| \\ &\leq |x^* - x_{k+1}| + |x_{k+1} - x_k| \\ &= |\varphi(x^*) - \varphi(x_k)| + |\varphi(x_k) - \varphi(x_{k-1})| \\ &= |\varphi'(\xi)(x^* - x_k)| + |\varphi'(\eta)(x_k - x_{k-1})| \\ &\leq L|x^* - x_k| + L|x_k - x_{k-1}| \\ |x^* - x_k| &\leq \frac{L}{1-L}|x_k - x_{k-1}| \end{aligned}$$

$$(1-L) \mid x^* - x_k \mid \leq L \mid x_k - x_{k-1} \mid$$

$$= L \mid \varphi(x_{k-1}) - \varphi(x_{k-2}) \mid = L \mid \varphi'(\xi)(x_{k-1} - x_{k-2}) \mid \leq L^2 \mid x_{k-1} - x_{k-2} \mid$$

...

$$\leq L^k \mid x_1 - x_0 \mid$$

## 定理2（局部收敛定理）

(I) 在根 $x^*$ 附近,  $\varphi'(x)$  连续;

(II)  $|\varphi'(x)| < 1$

例：迭代公式  $x_{k+1} = \frac{x_k}{2} + \frac{1}{x_k}$

在 $x^* = \sqrt{2}$  附近局部收敛

# 收敛速度

求方程 $f(x) = x^2 + x - 4 = 0$ 在 $[1,2]$ 间的根。

构造如下三个格式：

$$(1) \quad x_{n+1} = 4 - x_n^2$$

$$(2) \quad x_{n+1} = \frac{4}{1 + x_n}$$

$$(3) \quad x_{n+1} = x_n - \frac{x_n^2 + x_n - 4}{1 + 2x_n}$$

1.5	1.5	1.5
1.75	1.6000	1.5625
0.9375	1.5385	1.5616
3.1211	1.5758	1.5616
-5.7412	1.5529	1.5616
-28.9617	1.5668	...
...	1.5583	
	1.5635	
	1.5604	
	1.5623	
	1.5611	
	1.5614	
	1.5617	
	1.5616	
	1.5616	
	1.5616	
	1.5616	
	...	

## 迭代法收敛速度

定义 设数列  $\{x_k\}$  收敛于  $x^*$ , 令误差  $e_k = x^* - x_k$ , 如果存在某个实数  $p \geq 1$  及常数  $C$ , 使

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{|e_{k+1}|}{|e_k|^p} = C$$

则称数列  $\{x_k\}$  为  $p$  阶收敛

显然,  $p$  越大, 数列收敛的越快。所以, 迭代法的收敛阶是对迭代法收敛速度的一种度量。



# 判断收敛阶的简单方法

根据迭代函数的各阶导数判断

$$\varphi'(x^*) = \varphi''(x^*) = \dots = \varphi^{(p-1)}(x^*) = 0$$

$$\varphi^{(p)}(x^*) \neq 0$$

**$p$  阶收敛**

$$(1) \quad x_{n+1} = \frac{4}{1+x_n}$$

$$(2) \quad x_{n+1} = x_n - \frac{x_n^2 + x_n - 4}{1+2x_n}$$

$$\varphi(x) = \frac{4}{1+x} \quad \varphi'(x) = -\frac{4}{(1+x)^2} \neq 0 \quad p=1$$

$$\varphi(x) = x - \frac{x^2 + x - 4}{1+2x} \quad \varphi'(x) = \frac{(x^2 + x - 4)(1+2x)}{(1+2x)^2}$$

$$\varphi'(x^*) = 0 \quad \varphi''(x^*) = \frac{2}{1+2x^*} \neq 0 \quad p=2$$

# 迭代加速方法

- 基本思想

$$x_0 = a$$

$$x_{k+1} = \varphi(x_k), \quad k = 1, 2, 3, \dots$$

$$x_0 \rightarrow x_1 \rightarrow x_2 \rightarrow x_3 \rightarrow \dots \rightarrow x_k \rightarrow \dots$$

改造迭代函数  $\phi(x) = \varphi(x) + \lambda[\varphi(x) - x]$  使得  $\phi'(x^*) \approx 0$

$$\lambda = \frac{\varphi'(x^*)}{1 - \varphi'(x^*)} \approx \frac{\varphi'(x_k)}{1 - \varphi'(x_k)}$$

简化加速方法 (1)  $\phi'(x^*) \approx L \longrightarrow \lambda = \frac{L}{1-L}$

$$x_{k+1} = \frac{1}{1-L} \phi(x_k) - \frac{L}{1-L} x_k$$

L的信息来源于迭代函数的导数

简化加速方法 (2) : 直接使用加权平均—松弛方法

$$x_{k+1} = \omega_k \phi(x_k) + (1 - \omega_k) x_k$$

## 复杂加速方法：Aitken方法—预估校正方法

$$\bar{x}_{k+1} = \varphi(x_k)$$

$$\bar{\bar{x}}_{k+1} = \varphi(\bar{x}_k)$$

$$x_{k+1} = \bar{\bar{x}}_{k+1} - \frac{(\bar{\bar{x}}_{k+1} - \bar{x}_{k+1})^2}{\bar{\bar{x}}_{k+1} - 2\bar{x}_{k+1} + x_k}$$

与前面的加速方法思路不同，不包含导数信息

```

#include <stdio.h>
#include <math.h>
#define MaxDepth 100 /*最大迭代深度*/
#define epsilon 1e-5
typedef double (*calfun) (double);

double f1(double x)
{
    return x*x*x-1;
}

int aitken(calfun fun,double x0,double *ans)
{
    /*
    x0初始值
    x1,x2存放迭代的中间结果
    */
    int i;
    double x1,x2,y,z;
    x1=x0;
    for(i=0;i<MaxDepth;i++)
    {
        y=fun(x1);
        z=fun(y);
        x2=z-((z-y)*(z-y)/(z-2*y+x1));
        if(fabs(x2-x1)<1e-5)
        {
            *ans=x2;
            return 1;
        }
        x1=x2;
    }
    printf("After %d repeate,no solved.\n",MaxDepth);
    return 0;
}

```

```
int main()
{
    double ans;
    if(aitken(f1,1.5,&ans))
    {
        printf("%lf\n",ans);
    }
    getch();
    return 0;
}
```