

# 第七章 非线性方程的数值解法

**/\*Chapter7 Numerical Methods for Nonlinear  
Equations\*/**

## 1. 二分法



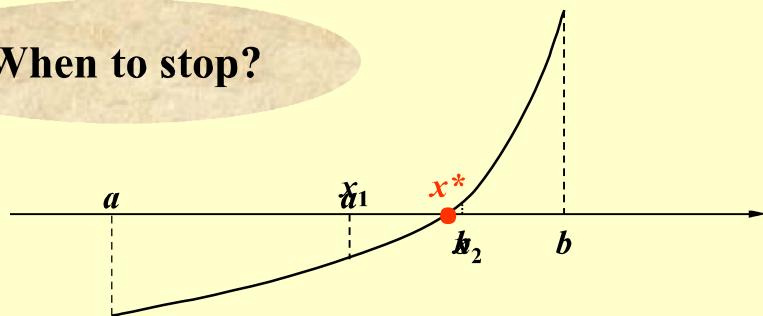
求  $f(x) = 0$  的根

**原理:** 若  $f \in C[a, b]$ , 且  $f(a) \cdot f(b) < 0$ ,  
则  $f$  在  $(a, b)$  上必有一根。

$$x_0 = \frac{a + b}{2}$$

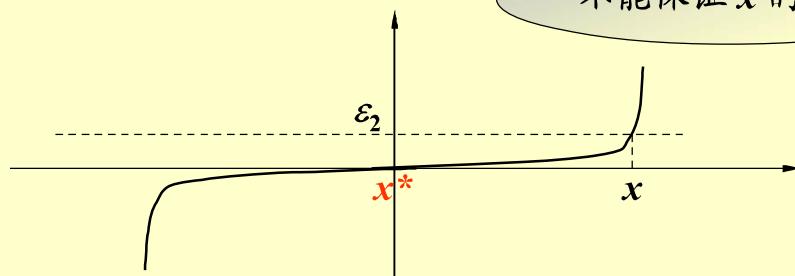
$$x_k = \frac{a_k + b_k}{2}$$

When to stop?



$$|x_{k+1} - x_k| < \varepsilon_1 \quad \text{或} \quad |f(x)| < \varepsilon_2$$

不能保证  $x$  的精度





误差

分析: 二分初始时刻  $x_0 = \frac{a+b}{2}$  有误差  $|x_0 - x^*| \leq \frac{b-a}{2}$

二分  $k$  次产生的  $x_k$  有误差  $|x_k - x^*| \leq \frac{b-a}{2^{k+1}}$

对于给定的精度  $\varepsilon$ , 可估计二分法所需的步数  $k$ :

$$\frac{b-a}{2^{k+1}} < \varepsilon \quad \Rightarrow \quad k > \frac{\ln(b-a) - \ln 2\varepsilon}{\ln 2}$$



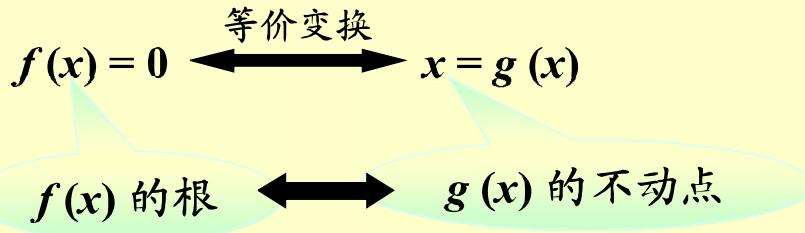
- ① 简单;
- ② 对  $f(x)$  要求不高(只要连续即可).



- ① 无法求复根及偶重根
- ② 收敛慢

注: 用二分法求根, 最好先给出  $f(x)$  草图以确定根的大概位置。或用搜索程序, 将  $[a, b]$  分为若干小区间, 对每一个满足  $f(a_k) \cdot f(b_k) < 0$  的区间调用二分法程序, 可找出区间  $[a, b]$  内的多个根, 且不必要求  $f(a) \cdot f(b) < 0$ 。

## 2. 不动点迭代法 /\* Fixed-Point Iteration \*/



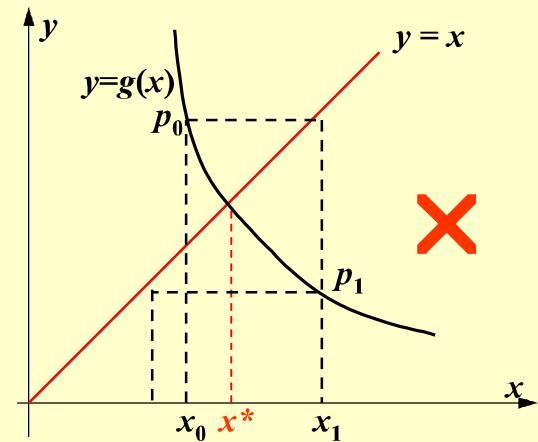
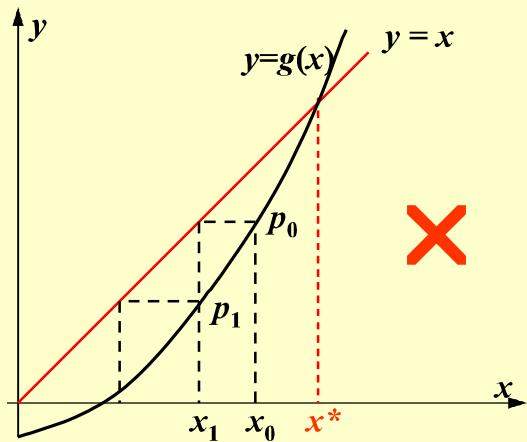
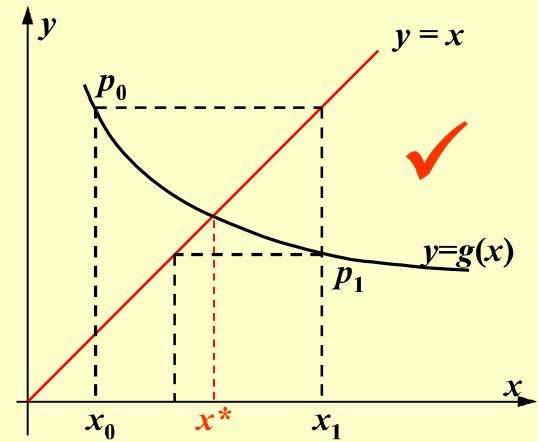
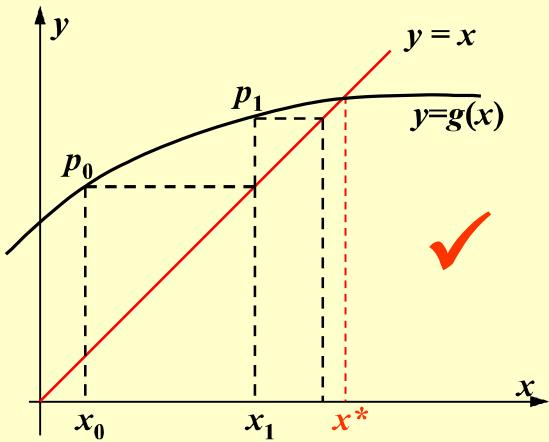
思路

从一个初值  $x_0$  出发，计算  $x_1 = g(x_0)$ ,  $x_2 = g(x_1)$ , ...,  $x_{k+1} = g(x_k)$ , ... 若  $\{x_k\}_{k=0}^{\infty}$  收敛，即存在  $x^*$  使得  $\lim_{k \rightarrow \infty} x_k = x^*$ ，且  $g$  连续，则由  $\lim_{k \rightarrow \infty} x_{k+1} = \lim_{k \rightarrow \infty} g(x_k)$  可知  $x^* = g(x^*)$ ，即  $x^*$  是  $g$  的不动点，也就是  $f$  的根。



Oh yeah? Who tells you that the method is **convergent**? What's the problem?





**定理**

考虑方程  $x = g(x)$ ,  $g(x) \in C[a, b]$ , 若

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

(II)  $\exists 0 \leq L < 1$  使得  $|g'(x)| \leq L < 1$  对  $\forall x \in [a, b]$  成立。

则任取  $x_0 \in [a, b]$ , 由  $x_{k+1} = g(x_k)$  得到的序列  $\{x_k\}_{k=0}^{\infty}$  收敛于  $g(x)$  在  $[a, b]$  上的唯一不动点。并且有误差估计式:

$$\textcircled{1} \quad |x^* - x_k| \leq \frac{1}{1-L} |x_{k+1} - x_k| \quad (k = 1, 2, \dots)$$

$$\textcircled{2} \quad |x^* - x_k| \leq \frac{L}{1-L} |x_1 - x_0|$$

且存在极限  $\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{x^* - x_{k+1}}{x^* - x_k} = g'(x^*)$

证明：①  $g(x)$  在  $[a, b]$  上存在不动点？

$$\text{令 } f(x) = g(x) - x \quad \because a \leq g(x) \leq b$$

$$\therefore f(a) = g(a) - a \geq 0, \quad f(b) = g(b) - b \leq 0$$

$\Rightarrow f(x)$  有根 ✓

② 不动点唯一？

反证：若不然，设还有  $\tilde{x} = g(\tilde{x})$ ，则

$$x^* - \tilde{x} = g(x^*) - g(\tilde{x}) = g'(\xi)(x^* - \tilde{x}), \quad \xi \text{ 在 } x^* \text{ 和 } \tilde{x} \text{ 之间}$$

$$\Rightarrow (x^* - \tilde{x})(1 - g'(\xi)) = 0 \quad \text{而 } |g'(\xi)| < 1 \quad \therefore x^* = \tilde{x} \text{ ✓}$$

③ 当  $k \rightarrow \infty$  时， $x_k$  收敛到  $x^*$ ？

$$|x^* - x_k| = |g(x^*) - g(x_{k-1})| = |g'(\xi_{k-1})| \cdot |x^* - x_{k-1}|$$

$$\leq L |x^* - x_{k-1}| \leq \dots \leq L^k |x^* - x_0| \rightarrow 0 \quad \text{✓}$$

$$\textcircled{4} \quad |x^* - x_k| \leq \frac{1}{1-L} |x_{k+1} - x_k| ?$$

$$|x_{k+1} - x_k| \geq |x^* - x_k| - |x^* - x_{k+1}| \quad |x^* - x_k| - L |x^* - x_k| \quad \checkmark$$

$$\textcircled{5} \quad |x^* - x_k| \leq \frac{L^k}{1-L} |x_1 - x_0| ? \quad \begin{array}{l} \text{可用 } |x_{k+1} - x_k| \text{ 来} \\ \text{控制收敛精度} \end{array}$$

$$|x_{k+1} - x_k| = |g(x_k) - g(x_{k-1})| = |g'(\xi_k)(x_k - x_{k-1})| \\ \leq L |x_k - x_{k-1}| \quad L \text{ 越小 收敛越快} \quad \checkmark$$

$$\textcircled{6} \quad \lim_{k \rightarrow \infty} \frac{x^* - x_{k+1}}{x^* - x_k} = g'(x^*) ?$$

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{x^* - x_{k+1}}{x^* - x_k} = \lim_{k \rightarrow \infty} \frac{g'(\xi_k)(x^* - x_k)}{x^* - x_k} = g'(x^*) \quad \checkmark$$

注：定理条件非必要条件，可将  $[a, b]$  缩小，定义局部收敛性：若在  $x^*$  的某  $\delta$  领域  $B_\delta = \{x \mid |x - x^*| \leq \delta\}$  有  $g \in C^1[a, b]$  且  $|g'(x^*)| < 1$ ，则由  $\forall x_0 \in B_\delta$  开始的迭代收敛。即调整初值可得到收敛的结果。

## 局部收敛性与迭代法的收敛阶

定义 设  $\varphi(x)$  有不动点  $x^*$ , 如果存在  $x^*$  的某个邻域  $R : |x - x^*| \leq \delta$ , 对任意  $x_0 \in R$ , 若迭代法产生的序列收敛到  $x^*$ , 则称迭代法是局部收敛的.

定理 设  $x^*$  为  $\varphi(x)$  的不动点,  $\varphi'(x)$  在  $x^*$  的某个邻域连续, 且  $|\varphi'(x)| < 1$ , 则迭代法是局部收敛的.

**定义** 设迭代  $x_{k+1} = g(x_k)$  收敛到  $g(x)$  的不动点  $x^*$ 。

设  $e_k = x_k - x^*$ , 若  $\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{|e_{k+1}|}{|e_k|^p} = C > 0$ , 则称该迭代为  $p$  阶收敛。

➤ 一般 Fixed-Point Iteration 有  $\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{|e_{k+1}|}{|e_k|} = |g'(x^*)| \neq 0$ , 称为线性收敛 /\* linear convergence \*/, 这时  $p = 1$ ,  $0 < C < 1$ 。

➤  $p > 1$ , 称为超线性收敛,

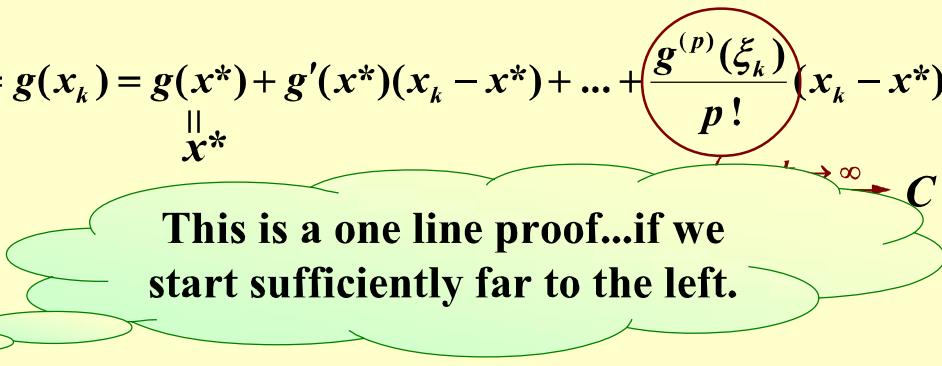
➤  $p = 2$ , 称为平方收敛。

**定理**

设  $x^*$  为  $x = g(x)$  的不动点，若  $g \in C^p(B_\delta(x^*))$ ,  $p \geq 2$ ;  
 $g'(x^*) = \dots = g^{(p-1)}(x^*) = 0$ , 且  $g^{(p)}(x^*) \neq 0$  则  $x_{k+1} = g(x_k)$  在  $B_\delta(x^*)$  内  $p$  阶收敛。

**证明：**  $x_{k+1} = g(x_k) = g(x^*) + g'(x^*)(x_k - x^*) + \dots + \frac{g^{(p)}(\xi_k)}{p!}(x_k - x^*)^p$

$\parallel$   
 $x^*$

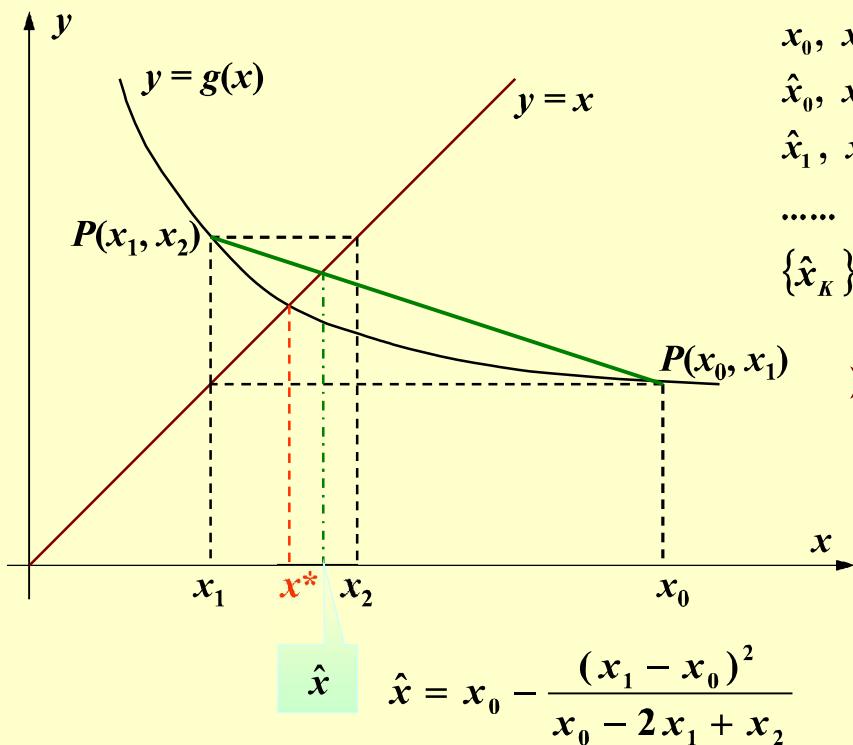




➤ Aitken 加速:

一般地有:

$$\hat{x}_K = x_K - \frac{(x_{K+1} - x_K)^2}{x_K - 2x_{K+1} + x_{K+2}}$$



$x_0, x_1 = g(x_0), x_2 = g(x_1),$   
 $\hat{x}_0, x_3 = g(x_2),$   
 $\hat{x}_1, x_4 = g(x_3),$   
 $\dots$   
 $\{\hat{x}_K\}$  比  $\{x_K\}$  收敛得略快。

➤ Steffensen 加速:

$$\begin{aligned} x_0, x_1 &= g(x_0), x_2 = g(x_1), \\ \bar{x}_0, \bar{x}_1 &= \hat{g}(\hat{x}_0), \bar{x}_2 = \hat{g}(\bar{x}_1), \\ \hat{x}_0, \dots & \end{aligned}$$

## § 6.1.4 牛顿法 /\* Newton - Raphson Method \*/

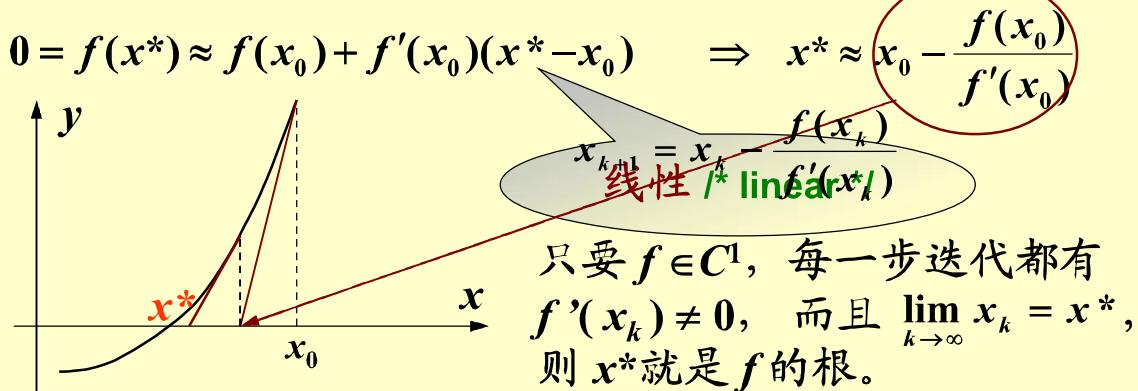
原理：将非线性方程线性化

—— Taylor 展开 /\* Taylor's expansion \*/

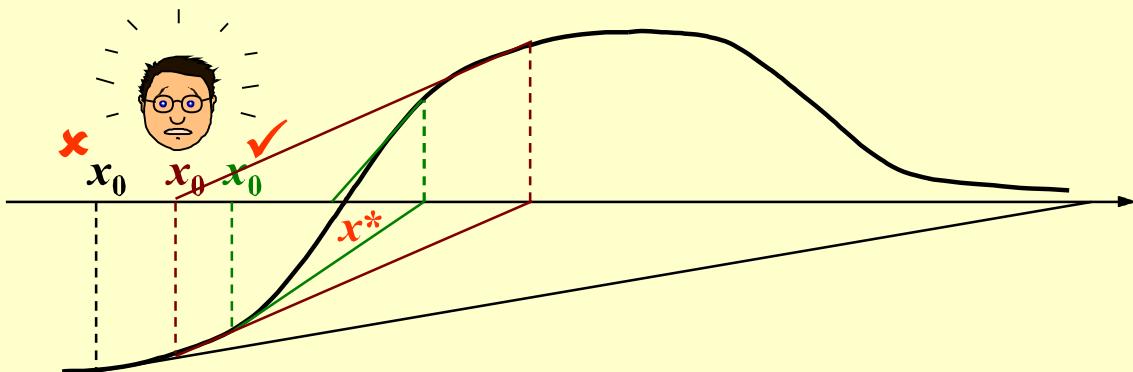
取  $x_0 \approx x^*$ , 将  $f(x)$  在  $x_0$  做一阶 Taylor 展开：

$$f(x) = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0) + \frac{f''(\xi)}{2!}(x - x_0)^2, \quad \xi \text{ 在 } x_0 \text{ 和 } x \text{ 之间。}$$

将  $(x^* - x_0)^2$  看成高阶小量，则有：



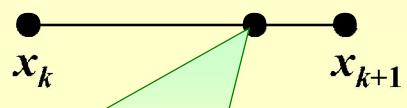
注：Newton's Method 收敛性依赖于  $x_0$  的选取。



## ➤ 下山法 /\* Descent Method \*/

——Newton's Method 局部微调：

**原理：**若由  $x_k$  得到的  $x_{k+1}$  不能使  $|f|$  减小，则在  $x_k$  和  $x_{k+1}$  之间找一个更好的点  $\overline{x_{k+1}}$ ，使得  $|f(\overline{x_{k+1}})| < |f(x_k)|$ 。



$$\lambda x_{k+1} + (1-\lambda)x_k, \quad \lambda \in [0, 1]$$

$$\begin{aligned}\overline{x_{k+1}} &= \lambda [x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}] + (1-\lambda)x_k \\ &= x_k - \lambda \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}\end{aligned}$$

注： $\lambda = 1$  时就是Newton's Method 公式。

当  $\lambda = 1$  代入效果不好时，将  $\lambda$  减半计算。