

第四章 非线性方程（组）的迭代算法

/* Solutions of Nonlinear Equations */

§ 1 问题的背景

(1) 求 n 次多项式的根

代数方程

$$a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + a_0 = 0 \quad (a_n \neq 0)$$

(2) 光的衍射理论

超越方程

$$x - \tan x = 0$$

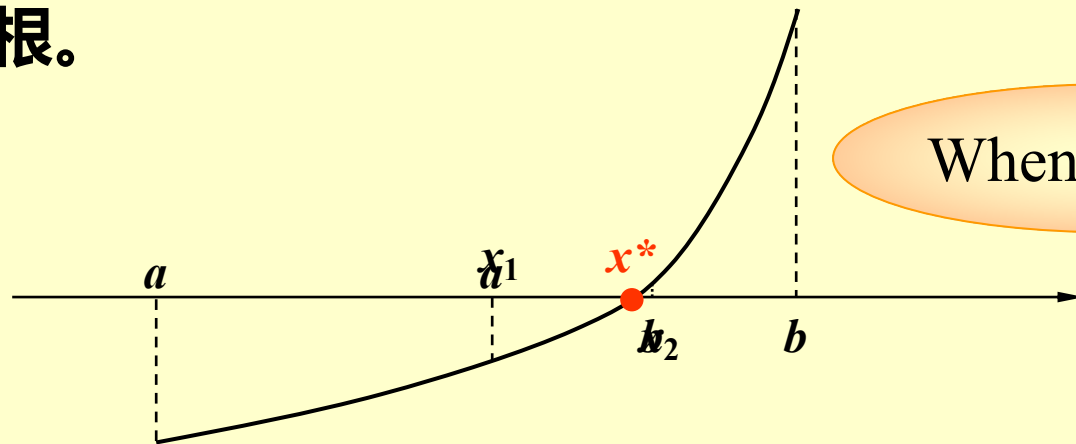
(3) 行星轨道计算，求开普勒方程

$$x - a \sin x = b$$

(4) 研究求解非线性方程（组） $f(x)=0$ 的数值方法

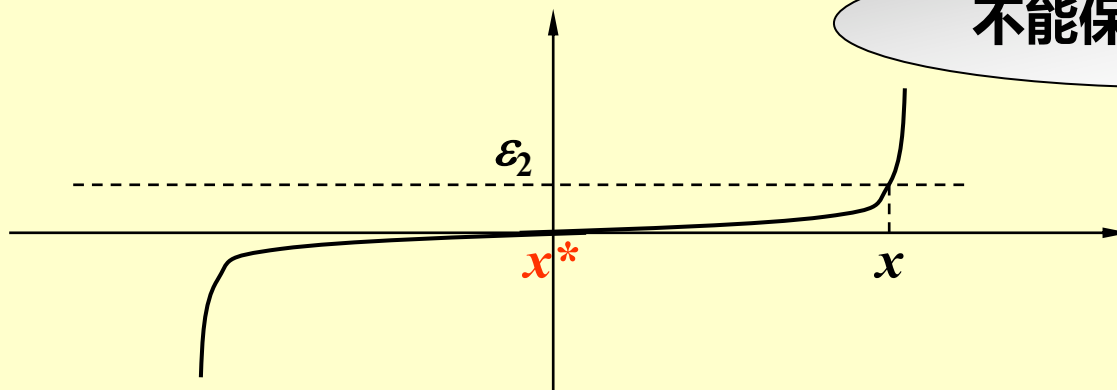
二分法（一维问题） /* Bisection Method in 1D*/

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。



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： 第1步产生的 $x_1 = \frac{a+b}{2}$ 有误差 $|x_1 - x^*| \leq \frac{b-a}{2}$

第 k 步产生的 x_k 有误差 $|x_k - x^*| \leq \frac{b-a}{2^k}$

对于给定的精度 ε , 可估计二分法所需的步数 k :

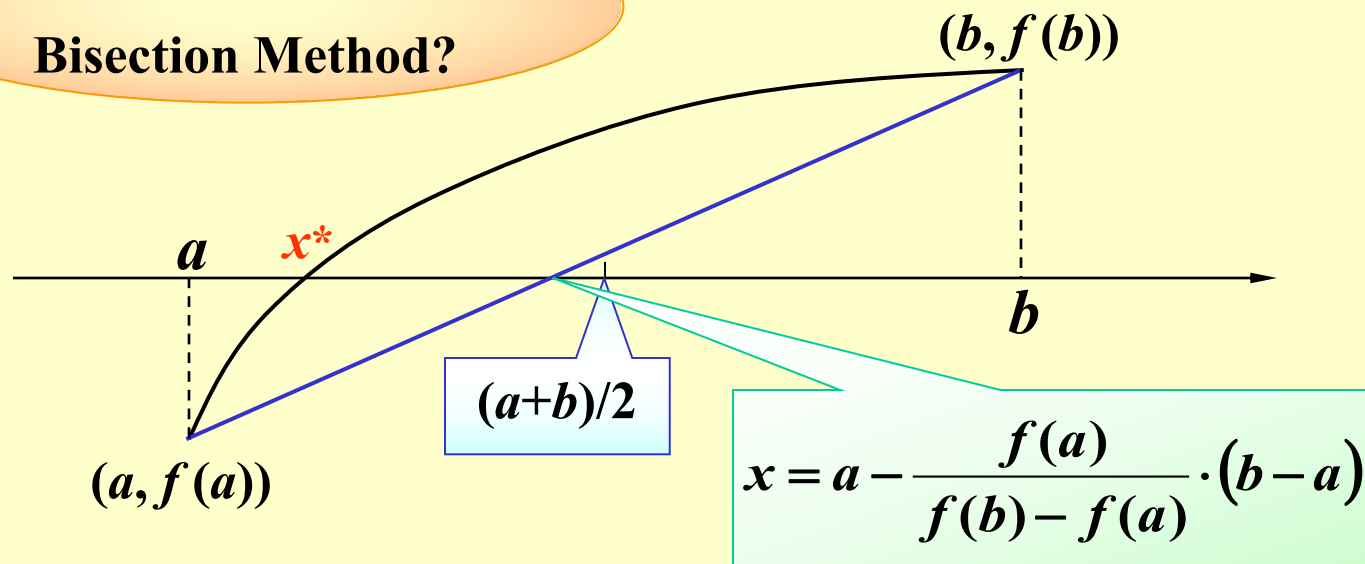
$$\frac{b-a}{2^k} < \varepsilon \quad \Rightarrow \quad k > \frac{[\ln(b-a) - \ln \varepsilon]}{\ln 2}$$

优点： ①简单；
②对 $f(x)$ 要求不高(只要连续即可)。

缺点： ①无法求复根及偶重根；
②收敛慢，仅线性收敛；
③难以推广到多维空间。

➤ 试位法 /* Regula Falsi Method */

Is it really better than
Bisection Method?



注：试位法每次迭代比二分法多算一次乘法，而且不保证收敛。当 $f''(x) \geq 0, x \in [a, b]$ 时，是收敛的。

§ 2 不动点迭代法 /* Fixed-Point Iteration */

$$f(x) = 0 \xleftrightarrow{\text{等价变换}} x = g(x)$$

$f(x)$ 的根

$g(x)$ 的不动点

从一个初值 x_0 出发, 计算

思路

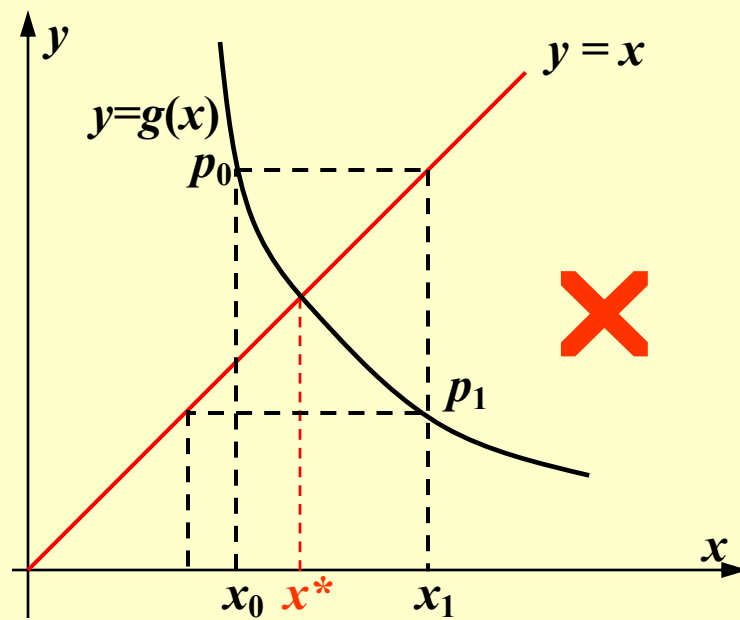
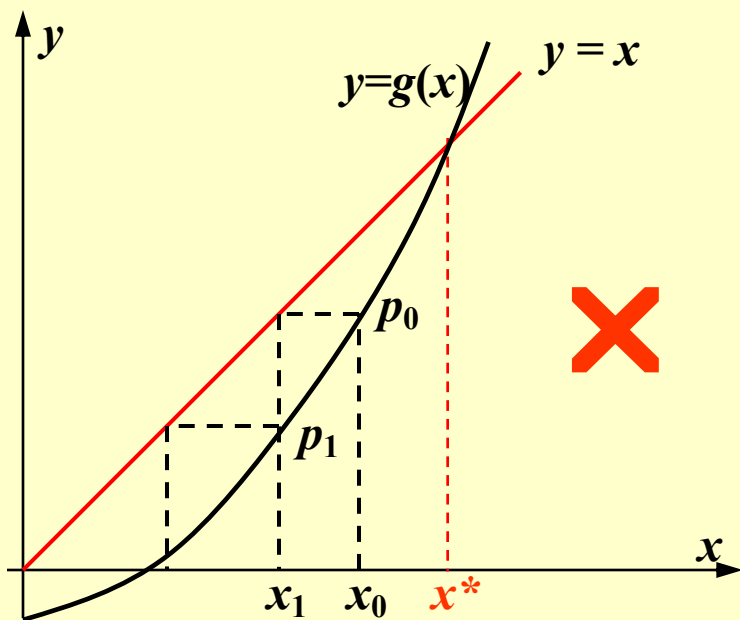
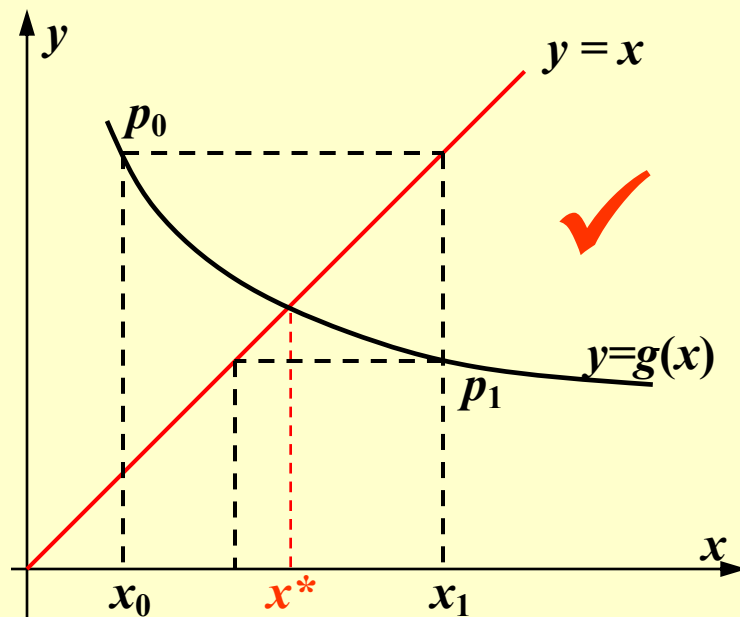
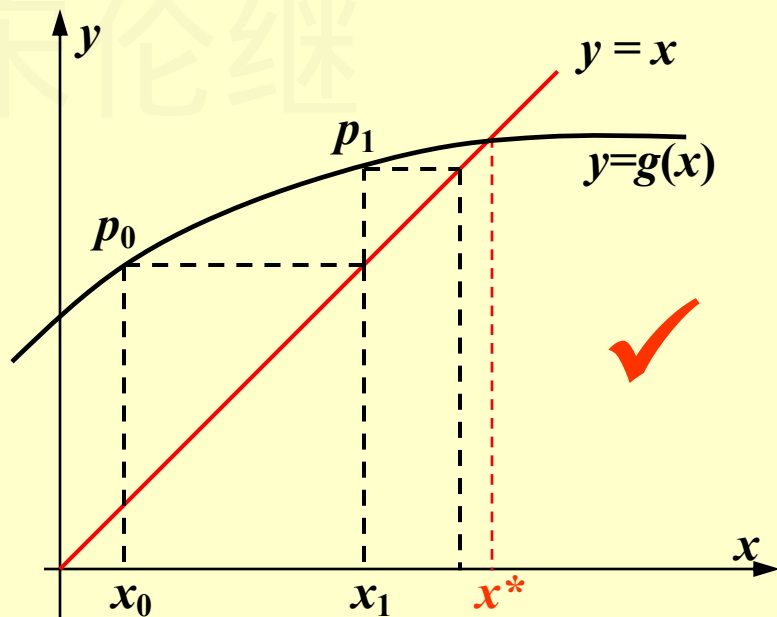
$$x_1 = g(x_0), x_2 = g(x_1), \dots, x_{k+1} = g(x_k), \dots$$

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。



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:

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

$$\textcircled{5} \quad |x^* - x_k| \leq \frac{L^k}{1-L} |x_1 - x_0| \quad ?$$

$$\begin{aligned} |x_{k+1} - x_k| &= |g(x_k) - g(x_{k-1})| = |g'(\xi_k)(x_k - x_{k-1})| \\ &\leq L|x_k - x_{k-1}| \leq \dots \leq L^k |x_1 - x_0| \end{aligned}$$

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

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

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 δ 邻域 $B_\delta = \{x \mid |x - x^*| \leq \delta\}$ 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**。

注：上述定理条件（II），换成下列Lipschitz(利普希兹)条件也存在唯一的不动点。

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

L 称为利普希兹常数

反证：若不然，设还有两个不动点 x_1^* , x_2^* 且 $x_1^* \neq x_2^*$ ，则

$$\begin{aligned} |x_1^* - x_2^*| &= |g(x_1^*) - g(x_2^*)| \\ &\leq L|x_1^* - x_2^*| < |x_1^* - x_2^*|, \end{aligned}$$

引出矛盾，所以不动点唯一。

$$\begin{aligned} \text{有} |x_{k+p} - x_k| &= |x_{k+p} - x_{k+p-1} + x_{k+p-1} + \cdots + x_{k+1} - x_k| \\ &\leq |x_{k+p} - x_{k+p-1}| + |x_{k+p-1} - x_{k+p-2}| + \cdots + |x_{k+1} - x_k| \\ &\leq (L^{p-1} + L^{p-2} + \cdots + L + 1) |x_{k+1} - x_k| \leq \frac{1}{1-L} |x_{k+1} - x_k| \end{aligned}$$

迭代法的收敛阶 /* Order of Convergence */

定义 设迭代序列 $\{x_{k+1}\}$ 满足 $x_{k+1} = g(x_k)$ 收敛到 $g(x)$ 的不动点 x^* 。设 $e_k = x_k - x^*$ ，若 $\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{|e_{k+1}|}{|e_k|^p} = C > 0$ ，则称该迭代为至少 p 阶收敛，其中 C 称为渐进误差常数， $p \geq 1$ 。

➤ $p = 1$ ， $0 < C < 1$ 有 $\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{|e_{k+1}|}{|e_k|} = C \neq 0$ ，称为至少线性收敛。

➤ $p = 1$ ， $C=0$ 有 $\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{|e_{k+1}|}{|e_k|} = 0$ ，称为超线性收敛。

➤ $p \geq 1$ ， $C=0$ 有 $\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{|e_{k+1}|}{|e_k|^p} = 0$ ，称为超 p 阶收敛。

注：（1）超线性收敛不一定有 $p > 1$ 。例如 $x_n = 1/n^n$ 超线性收敛到 0，但对任何 $p > 1$ 都没有 p 阶收敛。

（2） n 维情形，上述定义中的绝对值换成范数即可。

§ 3 局部收敛性 /* local convergence */

➤ 待定参数法：

若 $|g'(x)| \geq 1$ ，则将 $x = g(x)$ 等价地改造为

$$x = x - Kx + Kg(x) = (1-K)x + Kg(x) = \varphi(x)$$

求 K ，使得 $x = x - Kx + Kg(x) = (1-K)x + Kg(x) = \varphi(x)$

例：求 $f(x) = x^3 - 3x + 1 = 0$ 在 $(1, 2)$ 的实根。

如果用 $x = \frac{1}{3}(x^3 + 1) = g(x)$ 进行迭代，则在 $(1, 2)$ 中有

$$|g'(x)| = |x^2| > 1$$

现令 $\varphi(x) = (1-K)x + Kg(x) = (1-K)x + \frac{K}{3}(x^3 + 1)$

希望 $|\varphi'(x)| = |1-K + Kx^2| < 1$ ，即 $\frac{-2}{x^2-1} < K < 0$

在 $(1, 2)$ 上可取任意 $-\frac{2}{3} < K < 0$ 例如 $K = -0.5$ ，则对

应 $x = \frac{3}{2}x - \frac{1}{6}(x^3 + 1)$ 即产生收敛序列。

➤ Aitken 加速：

一般地，有：
$$\hat{x}_K = x_K - \frac{(x_{K+1} - x_K)^2}{x_K - 2x_{K+1} + x_{K+2}}$$

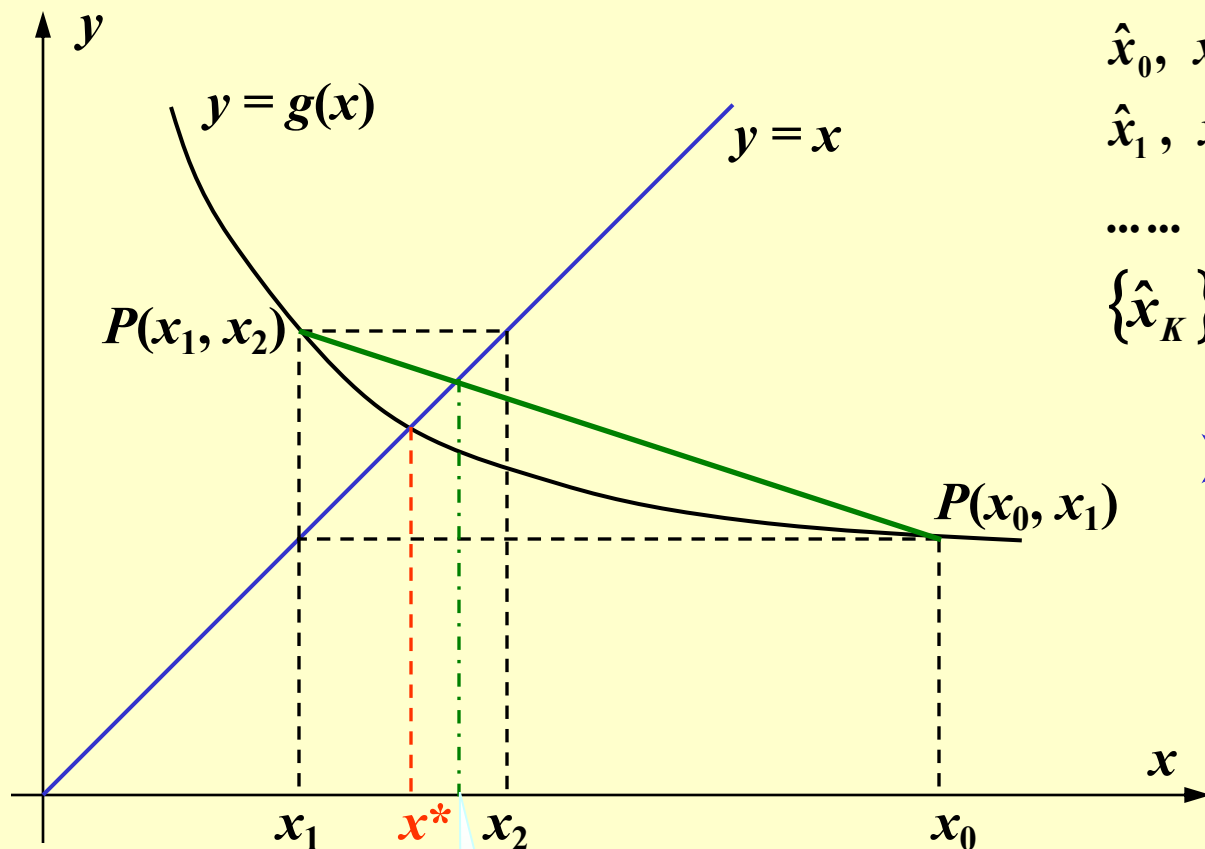
$$x_0, x_1 = g(x_0), x_2 = g(x_1),$$

$$\hat{x}_0, x_3 = g(x_2),$$

$$\hat{x}_1, x_4 = g(x_3),$$

.....

$\{\hat{x}_K\}$ 比 $\{x_K\}$ 收敛得略快。



$$\hat{x} = x_0 - \frac{(x_1 - x_0)^2}{x_0 - 2x_1 + x_2}$$

➤ Steffensen 加速：

$$x_0, x_1 = g(x_0), x_2 = g(x_1),$$

$$\hat{x}_0, \bar{x}_1 = g(\hat{x}_0), \bar{x}_2 = g(\bar{x}_1),$$

$$\hat{\hat{x}}_0, \dots$$

数值实例: 计算 $x^3 + 4x^2 - 10 = 0$ 在 $[1, 2]$ 上的根

$$x^* \approx 1.365230013414097 \dots$$

无效的不动点构造

$$x = g(x) = x - (x^3 + 4x^2 - 10)$$

有效的不动点构造

$$x = g(x) = \left(\frac{10}{4 + x} \right)^2$$

迭代次数k	$x_{k+1} = g(x_k)$	Aitken迭代法	Steffensen迭代法
0	1.5000000000000000	1.5000000000000000	1.5000000000000000
1	1.348399724926484	1.365265223957260	1.365265223957260
2	1.367376371991283	1.365230584541776	1.365230013416586
3	1.364957015402487	1.365230022656744	1.365230013414097
4	1.365264748113442	1.365230013563715	
5	1.365225594160525	1.365230013416519	
6	1.365230575673434	1.365230013414136	
7	1.365229941878183	1.365230013414098	二阶收敛
8	1.365230022515568	1.365230013414097	
9	1.365230012256122		
10	1.365230013561425		
11	1.365230013395352	超线形收敛	
12	1.365230013416482		
13	1.365230013413793		
14	1.365230013414136	线形收敛	
15	1.365230013414092		

宋伦继

➤ Aitken 加速有 $p > 1$, 如果 $\{x_k\}$ 线形收敛 , 且

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{\hat{x}_k - x^*}{\hat{x}_k - x^*} = 0 , \text{ 为超线性收敛.}$$

➤ Steffensen 加速 , 满足条件 $g'(x^*) \neq 1$ 时 , 平方收敛 , 有

$$p = 2 .$$

Q: 如何实际确定收敛阶和渐近误差常数 ?

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^*

利用条件, 移项取极限

$k \rightarrow \infty$

$$C = \frac{g^{(p)}(x^*)}{p!}$$

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{|e_{k+1}|}{|e_k|^p} = C > 0$$

得证。

§ 4 牛顿法 /* Newton - Raphson Method */

一维情形原理：

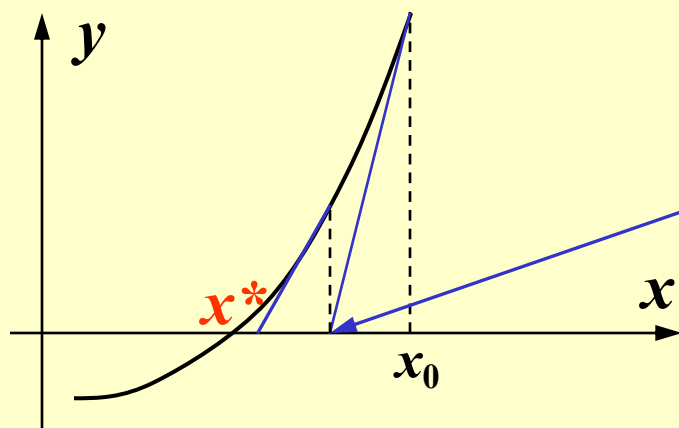
将非线性方程线性化——Taylor 展开

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：

$$0 = f(x^*) \approx f(x_0) + f'(x_0)(x^* - x_0) \quad \Rightarrow \quad x^* \approx x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)}$$

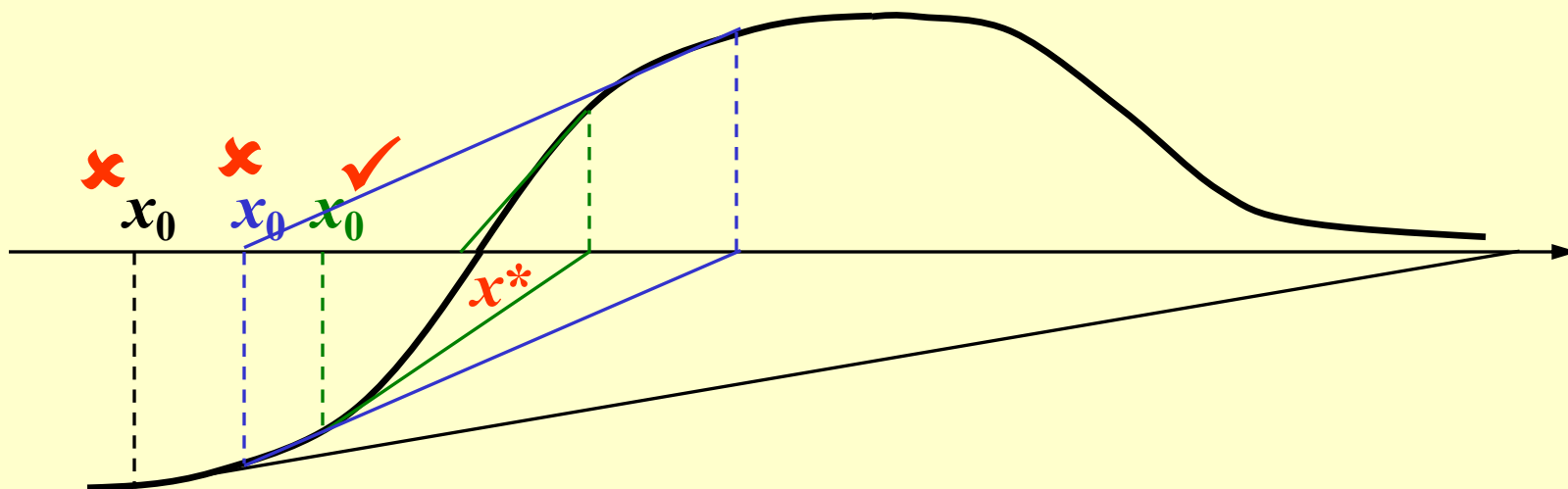


$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$

线性

只要 $f \in C^1$ ，每一步迭代都有 $f'(x_k) \neq 0$ ，而且 $\lim_{k \rightarrow \infty} x_k = x^*$ ，则 x^* 就是 f 的根。

注：Newton's Method 收敛性依赖于 x_0 的选取。



定理

设 $f(x^*)=0$, $f'(x^*) \neq 0$, 且 $f(x)$ 在 x^* 的邻域上具有二阶连续导数 , 则由Newton法产生的序列

$$x_{n+1} = x_n - f(x_n) / f'(x_n)$$

局部收敛到 x^* , 且为平方收敛。

证明 : Newton's Method 迭代函数是 $g(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$, 则

$$g'(x) = f(x) \cdot f''(x) / [f'(x)]^2$$

因此 $g'(x^*)=0$, 一般 $g''(x^*) \neq 0$

➤ Newton's Method 有 $\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{|e_{k+1}|}{|e_k|^2} = \left| \frac{f''(x^*)}{2f'(x^*)} \right|$, 只要 $f'(x^*) \neq 0$,

就有 $p \geq 2$ 。重根是线性收敛的。

由定理可知Newton法局部收敛 , 且平方收敛。

见局部收敛性的证明

Newton法算例

计算超越方程

$$x - \tan x = 0$$

以 $x = 0.1$ 为初始解,计算数值解与精确解误差不超过 $1e-6$.

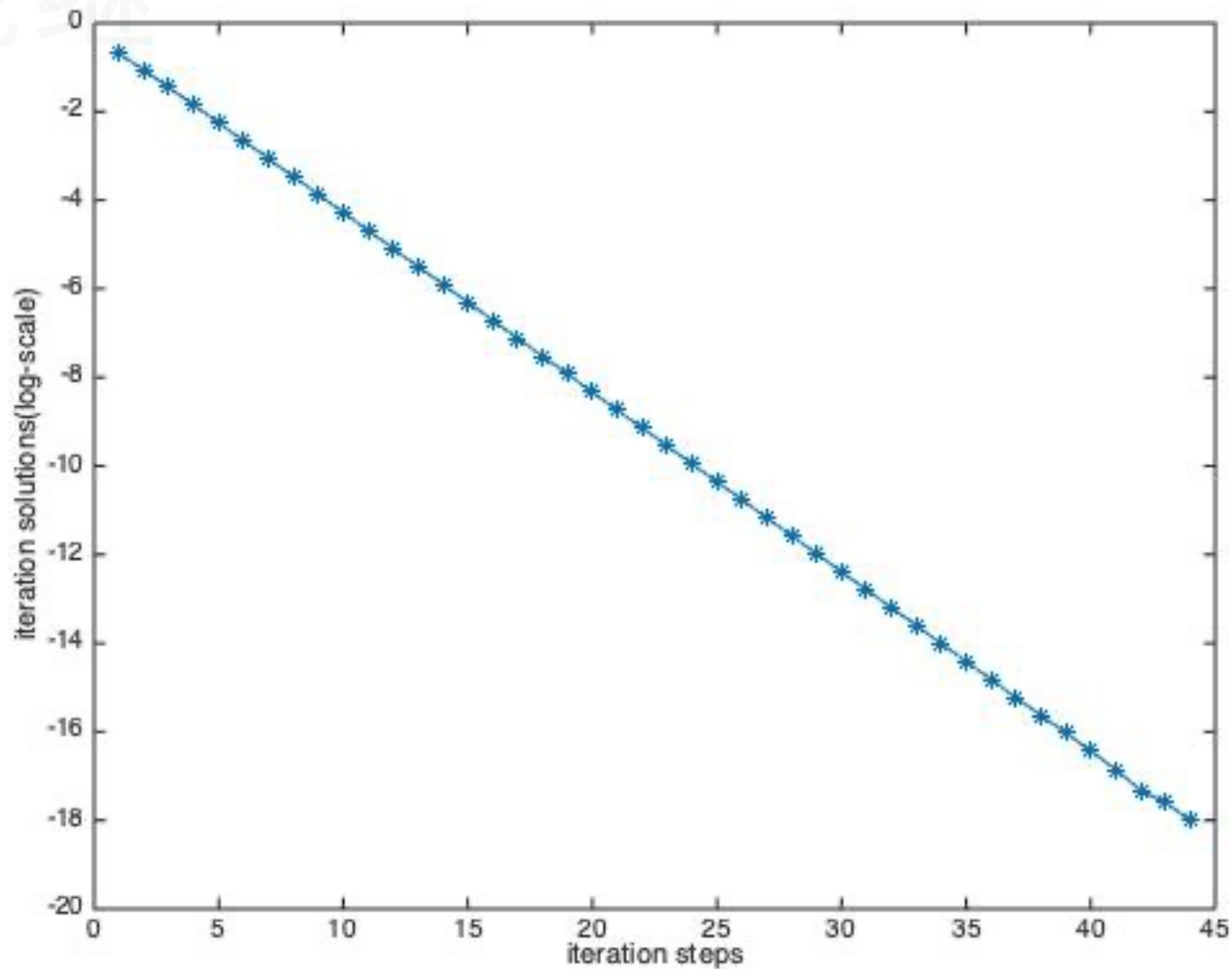
Matlab程序

```
clear;clc;format long;
x0=0.1;%指定初值
tol=1e-6; %精度
x(1)=x0; %赋初值
fprintf('%d %.7f\n',0,x(1));
i=1; u=ones(3,1); %初始化向量
k(1)=1; %迭代次数
itmax=400; %最大迭代次数
while(norm(u)>tol*norm(x(i))) %Newton迭代
    db=1-sec(x(i))^2; % 计算第k步f'(x)
    b=x(i)-tan(x(i));% 计算第k步-f(x)
    u=b/db;% 计算迭代增量
    x(i+1)=x(i)+u(1); %得第k次迭代解
    i=i+1;
    k(i)=i;
    if(i>itmax) %超出设置最大迭代次数
        error('Exceed maximum iteration.');
```

end

end

[k',x',y',z'] %返回所有迭代解



经过44次迭代后，从初始解0.5到数值解0.000000015137660, 纵向用对数坐标

重根情形，Newton法线性收敛。

(1) 设 x^* 是 $f(x) = 0$ 的 m 重根， $m > 1$ ，即

$$f(x) = (x - x^*)^m p(x),$$

其中 $p(x)$ 有二阶导数， $p(x^*) \neq 0$ ，重根情况下 $f'(x^*) = 0$ ，不满足定理条件，不能直接用定理结论。

$$g(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)} = x - \frac{(x - x^*)p(x)}{mp(x) + (x - x^*)p'(x)}$$

$$g'(x) = 1 - \frac{p(x) + (x - x^*)p'(x)}{mp(x) + (x - x^*)p'(x)} - (x - x^*)p(x) \left(\frac{1}{mp(x) + (x - x^*)p'(x)} \right)'$$

$$g'(x^*) = 1 - \frac{1}{m}, \text{ 所以 } 0 \neq |g'(x^*)| < 1,$$

Newton法线性收敛。

重根情形，如何提高Newton法至二阶收敛？

(1) 取修正迭代函数为： $g(x) = x - \frac{mf(x)}{f'(x)}$

有 $g(x^*) = x^*$, $g'(x^*) = 0$,

迭代法 $x_{k+1} = x_k - \frac{mf(x_k)}{f'(x_k)}$ 至少二阶收敛.

(2) 取修正迭代函数为：

$$g(x) = x - \frac{\mu(x)}{\mu'(x)}, \quad \mu(x) = \frac{(x-x^*)p(x)}{mp(x) + (x-x^*)p'(x)} = \frac{f(x)}{f'(x)}$$

有 $g(x^*) = x^*$, $g'(x^*) = 0$,

迭代法 $x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)f'(x_k)}{f'(x_k)^2 - f(x_k)f''(x_k)}$ 至少二阶收敛.

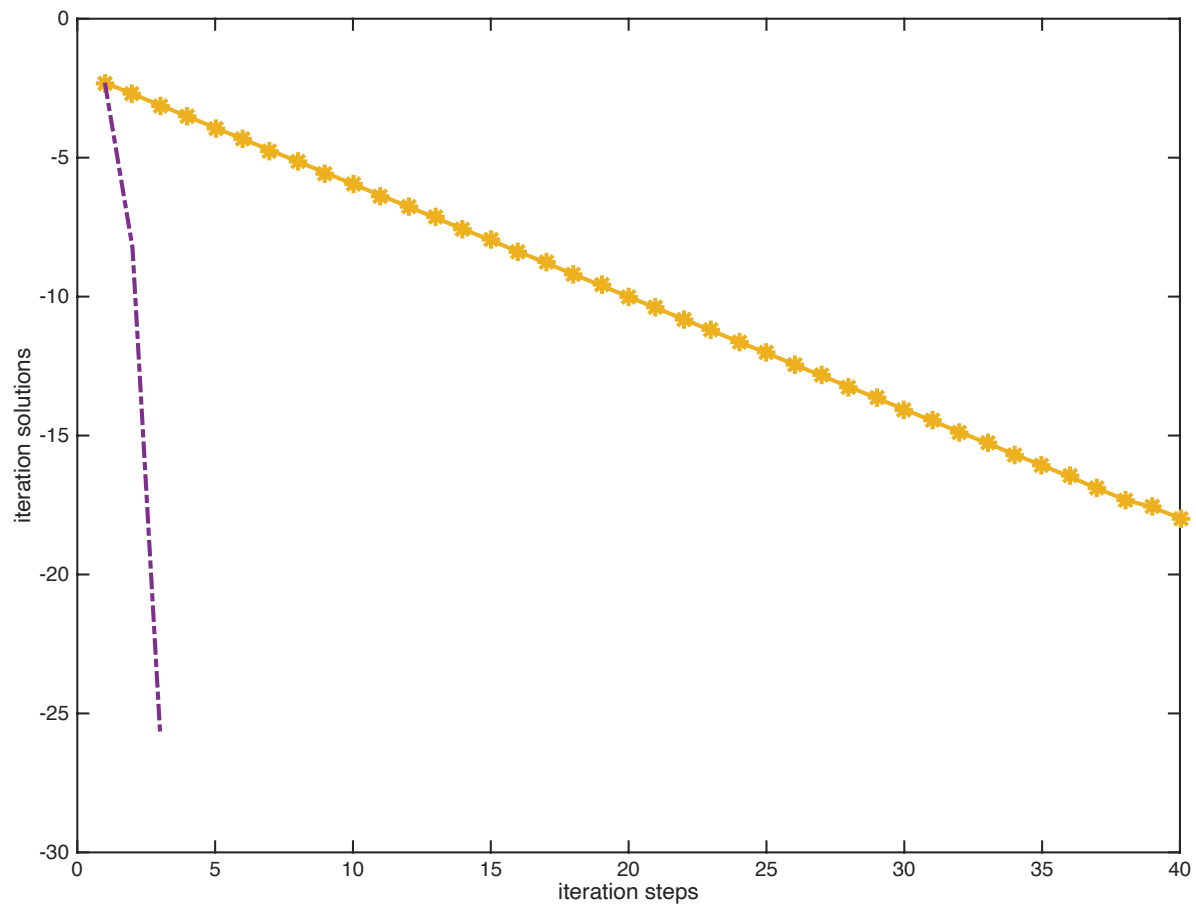
宋伦继

$f(x) = x - \tan(x)$, 采用修正Newton迭代

$$g(x) = x - \frac{3f(x)}{f'(x)}, \text{ 结果对比}$$

迭代次数	修正前数值解	修正后数值解
0	0.1000000000000000	0.1000000000000000
1	0.066755682709209	0.000267048127628
2	0.044530248406928	0.0000000000007245
10	0.002607488258194	
20	0.000045217910103	
30	0.000000784189563	
40	0.000000015658187	

数值解比较



定理

(**收敛的充分条件**) 设 $f \in C^2[a, b]$, 若

(1) $f(a)f(b) < 0$; (2) $f'(x) \neq 0, x \in [a, b]$;

(3) f' 不变号 , $x \in [a, b]$;

(4) 选取 $x_0 \in [a, b]$ 使得 $f'(x_0) \neq 0$;

则 Newton's Method 产生的序列 $\{x_k\}$

根唯一

产生的序列单调有界, 保证收敛。

定理

(**局部收敛性**) 设 $f \in C^2[a, b]$, 若 x^* 为 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 上的根, 且 $f'(x^*) \neq 0$, 则存在 x^* 的邻域 $B_\delta(x^*)$ 使得任取初值 $x_0 \in B_\delta(x^*)$, Newton's Method 产生的序列 $\{x_k\}$ 收敛到 x^* , 且满足 $B_\delta(x^*)$ 。

证明：Newton's Method 事实上是一种特殊的不动点迭代

其中 $g(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$, 则

$$|g'(x^*)| = \left| \frac{f''(x^*)f(x^*)}{f'^2(x^*)} \right| = 0 < 1 \Rightarrow \text{收敛} \quad \checkmark$$

由 Taylor 展开

在单根 /*simple root */

附近收敛快

$$0 = f(x^*) = f(x_k) + f'(x_k)(x^* - x_k) + \frac{f''(\xi_k)}{2!}(x^* - x_k)^2$$

$$\Rightarrow x^* = \underbrace{x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}}_{x_{k+1}} - \frac{f''(\xi_k)}{2! f'(x_k)} (x^* - x_k)^2$$

$$\Rightarrow \frac{x^* - x_{k+1}}{(x^* - x_k)^2} = -\frac{f''(\xi_k)}{2f'(x_k)} \quad \text{只要 } f'(x^*) \neq 0, \text{ 则令 } k \rightarrow \infty \text{ 可得结论。}$$



局部收敛性：

需要 x_0 取在 x^* 附近才能保证迭代序列的收敛性。

全局收敛性：

对 x_0 选取无 x^* 附近的要求。

例如：设 $a > 0$ ，求平方根 \sqrt{a} ，化为解方程组

$$x^2 - a = 0$$

迭代公式？

$$x_{k+1} = \frac{1}{2} \left(x_k + \frac{a}{x_k} \right), \quad (k = 0, 1, \dots)$$

可证如果 $0 < x_0 < \sqrt{a}$ ，有下界 $x_k > \sqrt{a}$ ， $(k = 1, \dots)$

$x_{k+1} - x_k = \frac{a - x_k^2}{2x_k} < 0$ ，单减序列，说明有极限 x^* 。