

第四章 方程求根的迭代法

高 云

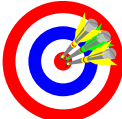


简介 (Introduction)

我们知道在实际应用中还有许多非线性方程的例子，例如

- (1) 在光的衍射理论 (the theory of diffraction of light) 中, 我们需要求 $x - \tan x = 0$ 的根
- (2) 在行星轨道 (planetary orbits) 的计算中, 对任意的 a 和 b , 我们需要求 $x - a \sin x = b$ 的根
- (3) 在数学中, 需要求 n 次多项式 $x^n + a_1 x^{n-1} + \dots + a_{n-1} x + a_n = 0$ 的根

方程求根需要考虑的问题


 求 $f(x) = 0$ 的根

□ 实根与复根

□ 根的重数

$f(x) = (x - x^*)^m \cdot g(x)$ 且 $g(x^*) \neq 0$, 则 x^* 为 $f(x)$ 的 m 重根

□ 有根区间: $[a, b]$ 上存在 $f(x) = 0$ 的一个实根

 研究内容: 在有根的前提下求出方程的近似根。

迭代法的基本思想

迭代函数

基本思路

$$f(x) = 0 \xrightarrow{\text{同解}} x = \varphi(x) \xrightarrow{\text{迭代公式}} x_{k+1} = \varphi(x_k)$$

? 转换是否唯一

$$\xrightarrow[\text{\textit{x}_0}]{\text{给定初值}} \text{序列 } x_0 x_1 \cdots x_{n-1} x_n \cdots$$

$$\xrightarrow{n \rightarrow \infty} \lim x_n = x^*$$

存在

等价于

$$\xrightarrow{\quad} \varphi(x^*) = x^*$$

x^* 为 $\varphi(x)$ 的不动点

几何

意义

$$\begin{cases} y = x \\ y = \varphi(x) \end{cases}$$

转换例子(1)

例：已知方程 $x^3 - 6x^2 + 9x - 2 = 0$ 在 $[3, 4]$ 内有一根，考虑迭代

$$(1) \quad x = \varphi_1(x) = x^3 - 6x^2 + 10x - 2 ;$$

$$(2) \quad x = \varphi_2(x) = \sqrt{(x^3 + 9x - 2)/6} ;$$

$$(3) \quad x = \varphi_3(x) = x - \frac{x^3 - 6x^2 + 9x - 2}{3x^2 - 12x + 9} ;$$

$$(4) \quad x = \varphi_4(x) = \sqrt[3]{6x^2 + 9x - 2} ;$$

? 哪种转换方法好

For example: $2x^3 - x - 1 = 0$



转换例子(2)

(1) 如果将原方程化为等价方程 $x = 2x^3 - 1$

则迭代格式为: $x_{k+1} = 2x_k^3 - 1$

取初值 $x_0 = 0$

$$x_1 = 2x_0^3 - 1 = -1$$

$$x_2 = 2x_1^3 - 1 = -3$$

$$x_3 = 2x_2^3 - 1 = -55$$

由此可见, 这种迭代格式是发散的

(2) 如果将原方程化为等价方程

$$x = \sqrt[3]{\frac{x+1}{2}}$$

仍取初值 $x_0 = 0$

$$x_1 = \sqrt[3]{\frac{x_0+1}{2}} = \sqrt[3]{\frac{1}{2}} \approx 0.7937$$

$$x_2 = \sqrt[3]{\frac{x_1+1}{2}} = \sqrt[3]{\frac{1.7937}{2}} \approx 0.9644$$

依此类推, 得

$$x_3 = 0.9940$$

$$x_4 = 0.9990$$

$$x_5 = 0.9998$$

$$x_6 = 1.0000$$

$$x_7 = 1.0000$$

同样的方程

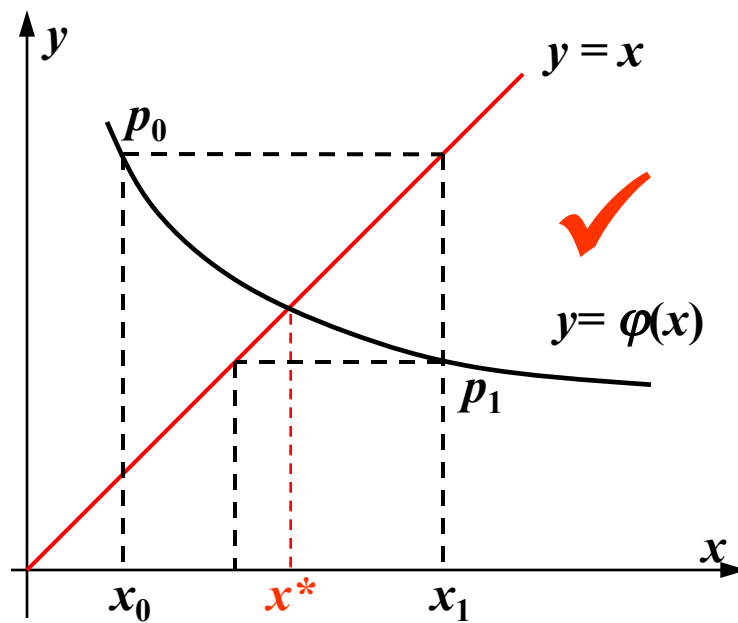
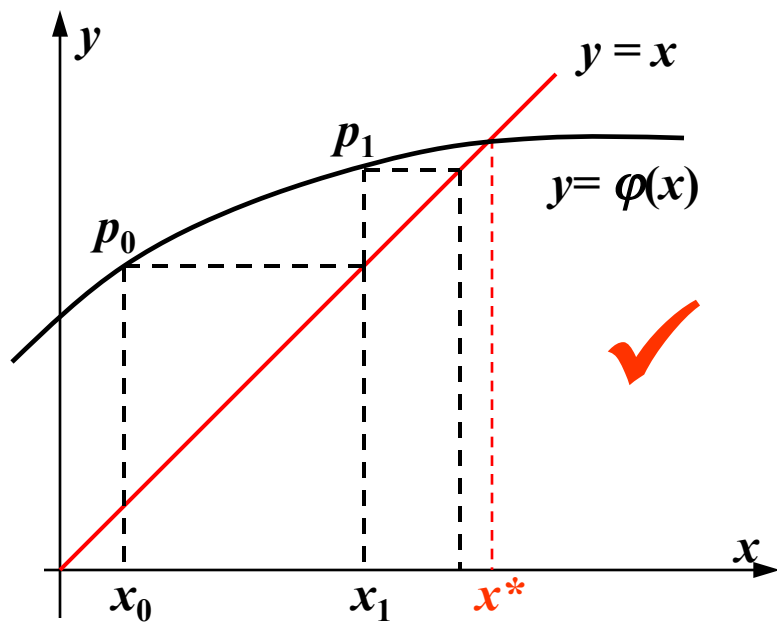
⇒ 不同的迭代格式

有不同的结果

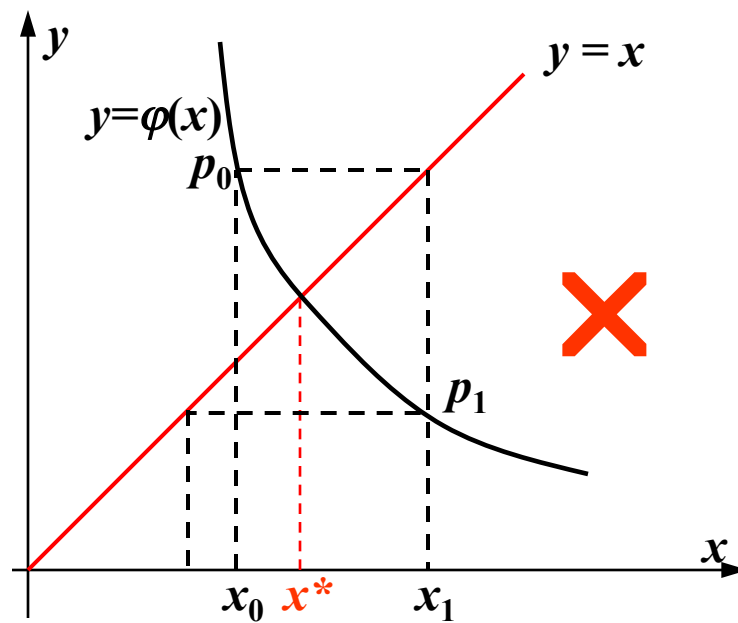
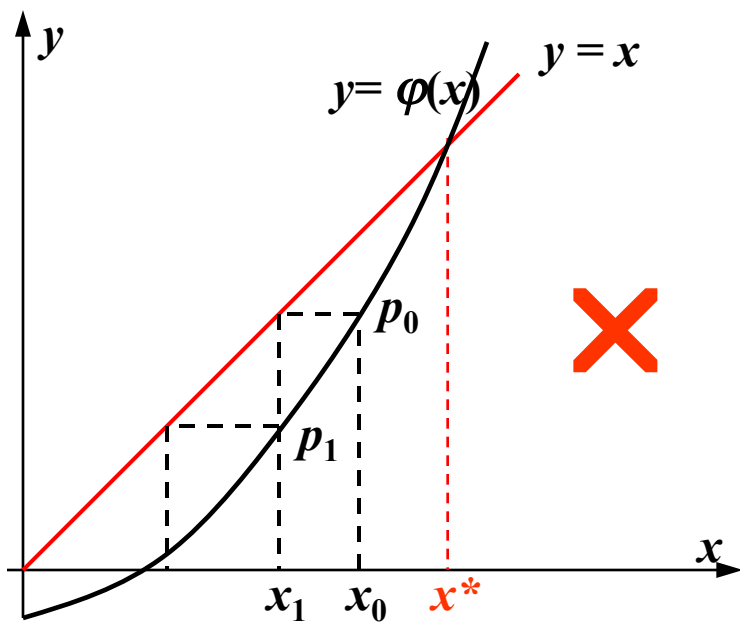
什么形式的迭代
法能够收敛呢?

已经收敛, 故原方程的解为 $x = 1.0000$

几何含义



几何含义



压缩映像定理

定理 设 $\varphi(x) \in C[a, b]$ 且可导, 若

(1) $a \leq \varphi(x) \leq b$ 对一切 $x \in [a, b]$ 都成立

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

则有

(a) 对任意 $x_0 \in [a, b]$, 由 $x_{k+1} = \varphi(x_k)$ 产生的迭代序列 $\{x_k\}_{k=0}^{\infty}$ 均收敛到 $\varphi(x)$ 在 $[a, b]$ 中的唯一不动点 x^* 。

(b) 有如下的误差估计

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

可用 $|x_{k+1} - x_k|$
来控制收敛精度

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

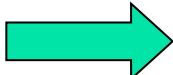
L 越小收敛越快

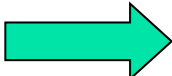


压缩映像定理证明

(a) 由压缩映像定理可知，不动点 \mathbf{x}^* 存在且唯一。

$$|\mathbf{x}_k - \mathbf{x}^*| = |\varphi(\mathbf{x}_{k-1}) - \varphi(\mathbf{x}^*)| = |\varphi'(\xi)| \cdot |\mathbf{x}_{k-1} - \mathbf{x}^*| \leq L |\mathbf{x}_{k-1} - \mathbf{x}^*|$$


$$|\mathbf{x}_k - \mathbf{x}^*| \leq L |\mathbf{x}_{k-1} - \mathbf{x}^*| \leq L^2 |\mathbf{x}_{k-2} - \mathbf{x}^*| \leq \cdots \leq L^k |\mathbf{x}_0 - \mathbf{x}^*|$$


$$\lim_{k \rightarrow \infty} |\mathbf{x}_k - \mathbf{x}^*| = 0$$

压缩映像定理证明

$$(b) \quad |\mathbf{x}_{k+1} - \mathbf{x}^*| \leq L |\mathbf{x}_k - \mathbf{x}^*|$$

$$\begin{aligned} |\mathbf{x}_{k+1} - \mathbf{x}_k| &= |(\mathbf{x}_{k+1} - \mathbf{x}^*) - (\mathbf{x}_k - \mathbf{x}^*)| \geq |\mathbf{x}_k - \mathbf{x}^*| - |\mathbf{x}_{k+1} - \mathbf{x}^*| \\ &\geq (1 - L) |\mathbf{x}_k - \mathbf{x}^*| \end{aligned}$$

$$\left\{ \begin{array}{l} \longrightarrow |\mathbf{x}_k - \mathbf{x}^*| \leq \frac{1}{1-L} |\mathbf{x}_{k+1} - \mathbf{x}_k| \\ \text{又} \quad |\mathbf{x}_{k+1} - \mathbf{x}_k| = |\varphi(\mathbf{x}_k) - \varphi(\mathbf{x}_{k-1})| = |\varphi'(\xi)| \cdot |\mathbf{x}_k - \mathbf{x}_{k-1}| \leq L |\mathbf{x}_k - \mathbf{x}_{k-1}| \end{array} \right.$$
$$|\mathbf{x}_k - \mathbf{x}^*| \leq \frac{1}{1-L} |\mathbf{x}_{k+1} - \mathbf{x}_k| \leq \frac{L}{1-L} |\mathbf{x}_k - \mathbf{x}_{k-1}| \leq \cdots \leq \frac{L^k}{1-L} |\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_0|$$



全局收敛与局部收敛

□ 定理的条件保证了不动点迭代的全局收敛性。

即迭代的收敛性与初始点的选取无关。

定理中的条件 $|\varphi'(x)| \leq L < 1$ 可以适当放宽

(2') $\varphi'(x)$ 在 x^* 的某个邻域内连续, 且 $|\varphi'(x^*)| < 1$

由 $\varphi'(x)$ 的连续性及 $|\varphi'(x^*)| < 1$ 即可推出:

存在 x^* 的某个 δ 邻域 $N(x^*) = [x^* - \delta, x^* + \delta]$, 使得对 $\forall x \in N(x^*)$ 都有 $|\varphi'(x)| \leq L < 1$, 则由 $\forall x_0 \in N(x^*)$ 开始的迭代都收敛。

□ 这种在 x^* 的邻域内具有的收敛性称为局部收敛性。



例题(1)

用一般迭代法求方程 $x - \ln x = 2$ 在区间 $(2, \infty)$ 内的根, 要求 $|x_k - x_{k-1}| / |x_k| \leq 10^{-8}$

解: 令 $f(x) = x - \ln x - 2$

$f(2) < 0, f(4) > 0$, 故方程在 $(2, 4)$ 内至少有一个根

$$\text{又 } f'(x) = 1 - \frac{1}{x} > 0, x \in (2, \infty)$$

因此方程 $f(x) = 0$ 在 $(2, \infty)$ 内仅有一个根 x^* ,

且 $x^* \in (2, \infty)$



例题(2)

将方程化为等价方程: $x = 2 + \ln x$

$$g(x) = 2 + \ln x, \quad |g'(x)| = \left| \frac{1}{x} \right| < 0.5 < 1, x \in (2, 4)$$

因此, $\forall x_0 \in (2, \infty)$, $x_{k+1} = 2 + \ln x_k$ 产生的序列 $\{x_k\}$ 收敛于 X^*

取初值 $x_0 = 3.0$, 计算结果如下:



例题(3)

k	x_i		
0	3.0000000000	7	3.146143611
1	3.098612289	8	3.146177452
2	3.130954362	9	3.146188209
3	3.141337866	10	3.146191628
4	3.144648781	11	3.146192714
5	3.145702209	12	3.146193060
6	3.146037143	13	3.146193169
		14	3.146193204

迭代过程的收敛速度

定义

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{|e_{k+1}|}{|e_k|^r} = C > 0 \quad (C \text{ 为常数})$$

则称该迭代为 r 阶收敛。

- (1) 当 $r=1$ 时称为线性收敛，此时 $C < 1$;
- (2) 当 $r=2$ 时称为二次收敛，或平方收敛；
- (3) 当 $r>1$ 时称为超线性收敛。

□ 二分法线性收敛

□ 不动点迭代中，若 $\varphi'(x^*) \neq 0$ ，则

$$e_{k+1} = x_{k+1} - x^* = \varphi(x_k) - \varphi(x^*) = \varphi'(\xi)e_k$$

取极限得 $\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{|e_{k+1}|}{|e_k|} = |\varphi'(x^*)| \neq 0 \longrightarrow$ 线性收敛

P阶收敛

定理

设迭代 $x_{k+1} = \varphi(x_k)$ ，若 $\varphi^{(p)}(x)$ 在 x^* 的某邻域内连续，则该迭代法具有 p 阶收敛的充要条件是

$$\varphi(x^*) = x^*,$$

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

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

并且有

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{e_{k+1}}{e_k^r} = \frac{1}{p!} \varphi^{(p)}(x^*)$$

证明：充分性. 根据泰勒展开有

$$x_{k+1} = \varphi(x_k) = \varphi(x^*) + \varphi'(x^*)(x_k - x^*) + \cdots + \frac{\varphi^{(p)}(\xi_k)}{p!} (x_k - x^*)^p$$

$$\Rightarrow x_{k+1} - x^* = \frac{\varphi^{(p)}(\xi_k)}{p!} (x_k - x^*)^p \Rightarrow \lim_{k \rightarrow \infty} \frac{e_{k+1}}{e_k^r} = \frac{1}{p!} \varphi^{(p)}(x^*)$$

必要性的证明

必要性. 设迭代 $x_{k+1} = \varphi(x_k)$ 是 p 阶收敛。

迭代两边取极限，由 $\varphi(x)$ 的连续性可知 $x^* = \varphi(x^*)$ 。

设 p_0 是满足

$$\varphi'(x^*) = \varphi'(x^*) = \cdots = \varphi^{(p_0-1)}(x^*) = 0, \quad \varphi^{(p_0)}(x^*) \neq 0$$

的最小正整数。

由充分性的证明过程可知迭代 p_0 阶收敛。

$$\text{又 } \frac{e_{k+1}}{e_k^p} = \frac{e_{k+1}}{e_k^{p_0}} \cdot \frac{1}{e_k^{p-p_0}} \begin{matrix} \longrightarrow \text{若 } p_0 < p, \text{ 与迭代 } p \text{ 阶收敛矛盾} \\ \longrightarrow p_0 = p \end{matrix}$$

迭代过程的加速

□ 设有不动点迭代: $x_{k+1} = \varphi(x_k)$

$$\longrightarrow x_{k+1} - x^* = \varphi(x_k) - \varphi(x^*) = \varphi'(\xi)(x_k - x^*)$$

$$\longrightarrow x^* = \frac{x_{k+1} - \varphi'(\xi)x_k}{1 - \varphi'(\xi)}$$

设: $\varphi'(\xi) \approx \varphi'(x_k)$ $\longrightarrow x^* = \frac{x_{k+1} - \varphi'(x_k)x_k}{1 - \varphi'(x_k)}$

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

缺点: 每次迭代需计算 $\varphi'(x_k)$

埃特金算法

$$x_{k+1} - x^* = \varphi'(\xi_k)(x_k - x^*)$$

$$x_{k+2} - x^* = \varphi'(\xi_{k+1})(x_{k+1} - x^*)$$

设: $\varphi'(\xi_k) \approx \varphi'(\xi_{k+1}) \longrightarrow \frac{x_{k+1} - x^*}{x_{k+2} - x^*} \approx \frac{x_k - x^*}{x_k - x^*}$

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

$$\longrightarrow \begin{cases} y_k = \varphi(x_k), z_k = \varphi(y_k) \\ x_{k+1} = x_k - \frac{(y_k - x_k)^2}{z_k - 2y_k + x_k} \end{cases}$$

Aitken 加速

当 x 收敛到 x^* 时, 修正项分子趋于零。



一点注记

$$f(x) = 0 \longrightarrow x = x + f(x) \longrightarrow \varphi(x) = x + f(x)$$

$$\begin{aligned} \longrightarrow x_{k+1} &= \frac{1}{1-L} [\varphi(x_k) - Lx_k] \\ &= \frac{1}{1-L} [x_k + f(x_k) - Lx_k] \\ &= x_k - \frac{1}{L-1} f(x_k) \end{aligned}$$

$$\longrightarrow x_{k+1} = x_k - \frac{1}{M} f(x_k) \quad M = L-1$$

Newton迭代

□ 基本思想：将非线性方程线性化

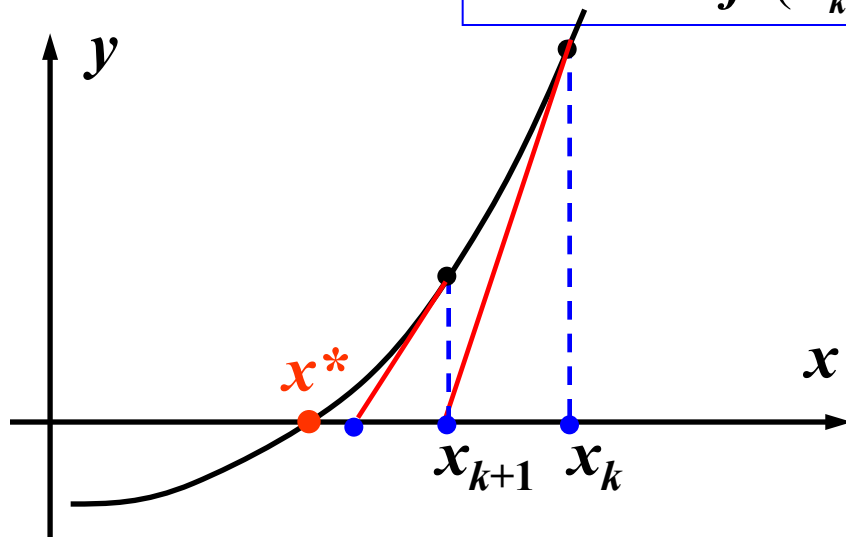
设 x_k 是 $f(x)=0$ 的近似根，将 $f(x)$ 在 x_k 一阶 Taylor 展开：

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

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

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

条件： $f'(x) \neq 0$



Newton迭代

□ Newton 法可以看作下面的不动点迭代:

$$x_{k+1} = \varphi(x_k) \text{ 其中 } \boxed{\varphi(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}} \longrightarrow \varphi'(x) = \frac{f(x)f''(x)}{[f'(x)]^2}$$

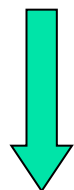
$\longrightarrow \varphi'(x^*) = 0 \longrightarrow$ Newton 法至少 二阶 局部收敛

定理 设 $f(x)$ 在其零点 x^* 的某个邻域内二阶连续可导且 $f'(x) \neq 0$, 则存在 x^* 的某个 δ 邻域 $N(x^*) = [x^* - \delta, x^* + \delta]$, 使得对 $\forall x_0 \in N(x^*)$, Newton 法产生的序列以不低于二阶的收敛速度收敛到 x^* 。

Newton迭代

□ Newton 法也可以看作一类特殊的加速迭代

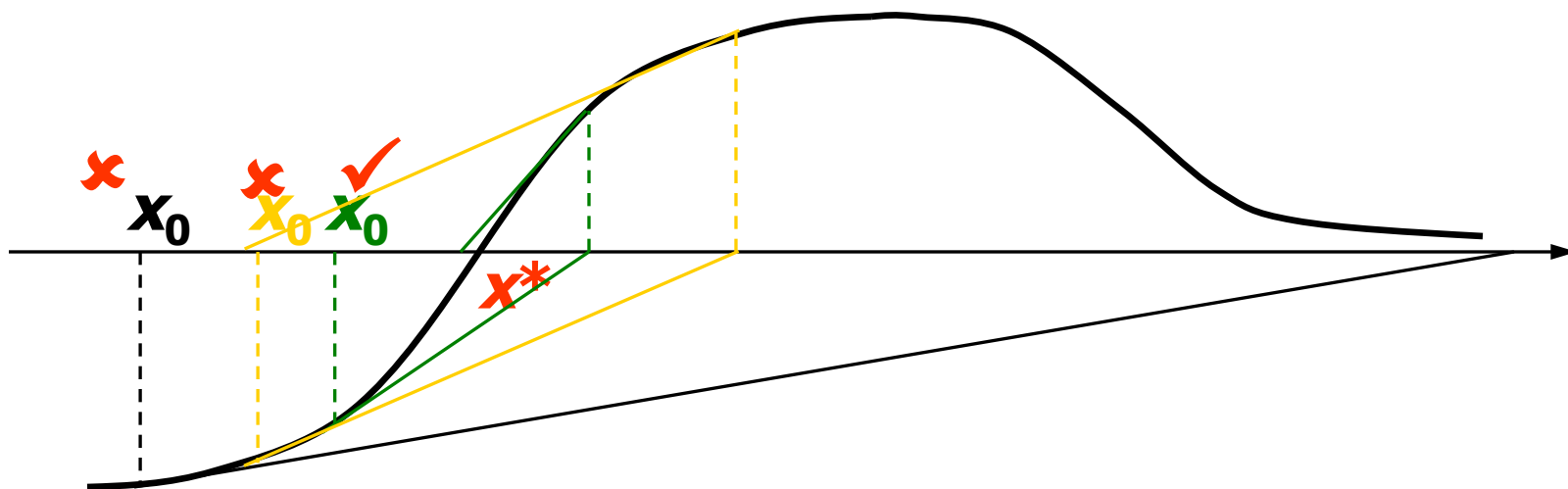
$$x_{k+1} = \frac{\varphi(x_k) - \varphi'(x_k)x_k}{1 - \varphi'(x_k)}$$



取 $\varphi(x) = x + f(x)$

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

牛顿法的收敛性



结论: **Newton**法的收敛性依赖于 x_0 的选取。

收敛性定理

设 $f(x) \in C^2[a, b]$, 若

(1) $f(a) f(b) < 0$;

有根

(2) 在整个 $[a, b]$ 上 $f'(x) \neq 0$;

(3) $f''(x)$ 在 $[a, b]$ 上不变号

根唯一

(4) 选取初始值 $x_0 \in [a, b]$ 使得 $f''(x_0) f(x_0) > 0$;

则由 Newton 法产生的序列 $\{x_k\}$ 单调地收敛到

$f(x)=0$ 在 $[a, b]$ 的唯一根, 且收敛速度至少是二阶的

保证 Newton 迭代函数将 $[a, b]$ 映射于自身

保证产生的序列 $\{x_k\}$ 单调有界

例题1

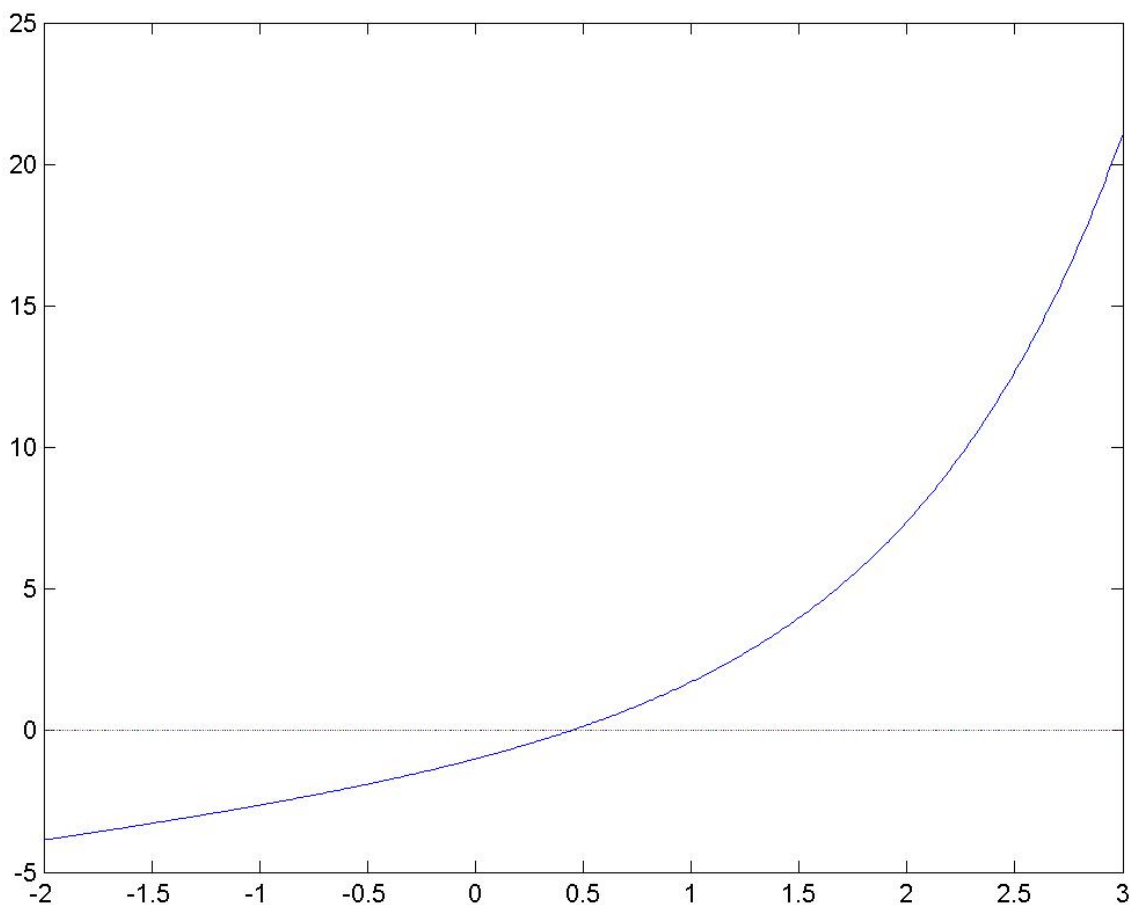
用Newton法求方程 $x + e^x - 2 = 0$ 的根, 要求 $|x_{k+1} - x_k| < 10^{-5}$

i

:

)

)



}

}

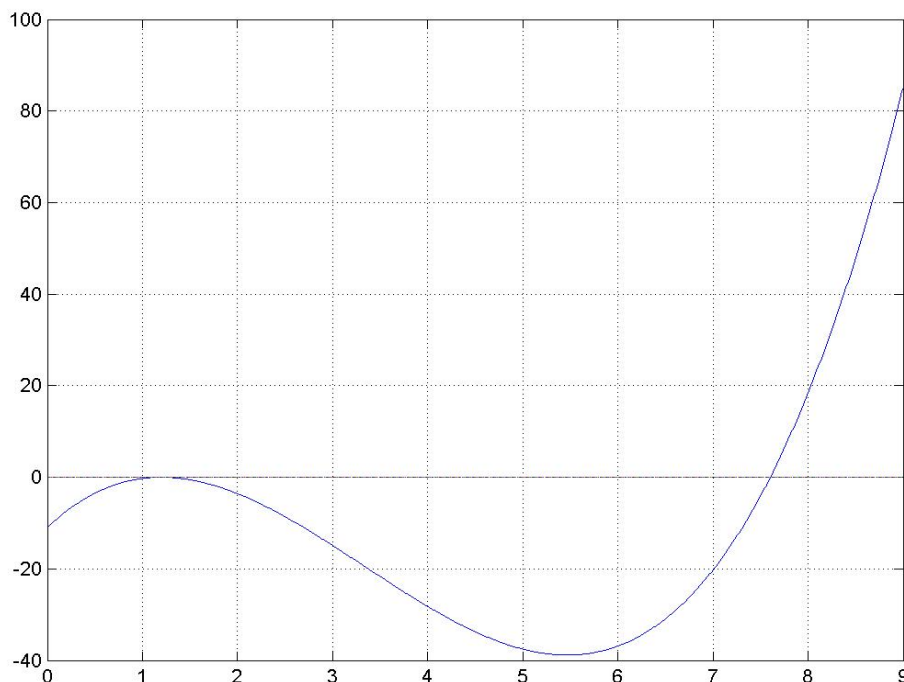
7, the

, the

例题2

求函数 $f(x) = x^3 - 10x^2 + 19.68x - 10.944$ 的正实根
精度要求: $\varepsilon = 10^{-6}$

用Matlab画图，查看根的分布情形

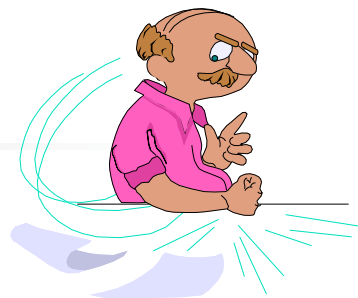


从图形中我们可以看出:

- 在 $x=7$ 和 $x=8$ 之间有一单根;
- 在 $x=1$ 和 $x=2$ 之间有一重根。

取初值 $x_0 = 8.0$, 用牛顿迭代公式计算如下:

取初值 $x_0 = 1.0$, 用牛顿迭代公式计算如下:



- 初值 $x_0 = 8.0$ 时, 计算的是单根, The iterative number is 28, The numerical solution is 7.600001481
- 初值 $x_0 = 1.0$, 计算的是重根, The iterative number is 1356, The numerical solution is 1.198631981



小结

- (1) 当 $f(x)$ 充分光滑且 x^* 是 $f(x)=0$ 的单根时,
牛顿法在 x^* 的附近至少是平方收敛的。
- (2) 当 $f(x)$ 充分光滑且 x^* 是 $f(x)=0$ 的重根时,
牛顿法在 x^* 的附近是线性收敛的。
- (3) Newton法在区间 $[a,b]$ 上的收敛性依赖于初值
 x_0 的选取。

例题3

例：设计一个二阶收敛算法计算 \sqrt{a} ($a > 0$)。

解：转化为求 $x^2 - a = 0$ 的正根

Newton 迭代:
$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)} = x_k - \frac{x_k^2 - a}{2x_k} = \frac{1}{2} \left(x_k + \frac{a}{x_k} \right)$$

→
$$x_{k+1} - \sqrt{a} = \frac{x_k^2 + a}{2x_k} - \sqrt{a} = \frac{x_k^2 + a - 2x_k\sqrt{a}}{2x_k} = \frac{(x_k - \sqrt{a})^2}{2x_k}$$

→
$$\frac{x_{k+1} - \sqrt{a}}{(x_k - \sqrt{a})^2} = \frac{1}{2x_k} \rightarrow \frac{1}{2\sqrt{a}} \rightarrow \text{二阶收敛}$$

重根情形

□ 设 x^* 是 $f(x)$ 的 $m(m \geq 2)$ 重根, Newton法是否收敛?

$$f(x^*) = f'(x^*) = \cdots = f^{(m-1)}(x^*) = 0, \quad f^{(m)}(x^*) \neq 0$$

Taylor 展式 $\Rightarrow f(x) = \frac{1}{m!} f^{(m)}(\xi_1)(x - x^*)^m$

$$f'(x) = \frac{1}{(m-1)!} f^{(m)}(\xi_2)(x - x^*)^{m-1}$$

$$f''(x) = \frac{1}{(m-2)!} f^{(m)}(\xi_3)(x - x^*)^{m-2}$$

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

$$\Rightarrow \varphi'(x^*) = \lim_{x \rightarrow x^*} \varphi'(x) = \lim_{x \rightarrow x^*} \frac{f(x)f''(x)}{[f'(x)]^2} = 1 - \frac{1}{m}$$

\Rightarrow 线性收敛。且重数 m 越高, 收敛越慢。

提高收敛阶

□ 提高收敛速度

法一：取 $\varphi(x) = x - m \frac{f(x)}{f'(x)} \Rightarrow \varphi'(x^*) = 0 \Rightarrow$ 二阶收敛

但 m 通常无法预先知道！

法二：将求 $f(x)$ 的重根转化为求 另一个函数 的单根。

令 $\mu(x) = \frac{f(x)}{f'(x)}$ ，则 x^* 是 $\mu(x)$ 的单重根。

构造针对 $\mu(x)$ 的具有二阶收敛的 Newton 迭代：

$$\varphi(x) = x - \frac{\mu(x)}{\mu'(x)} = x - \frac{f(x)f'(x)}{[f'(x)]^2 - f(x)f''(x)}$$

降低初始点的要求

Newton 法的收敛依赖于初始点的选取。

例：求 $\sin(x) - x/6 = 0$ 的正根。

□ Newton 下山法：

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

δ_k 为数列 $\left\{ \frac{1}{2^l} \right\}_{l=0}^{\infty}$ 中满足 $|f(x_{k+1})| < |f(x_k)|$ 的最大数。

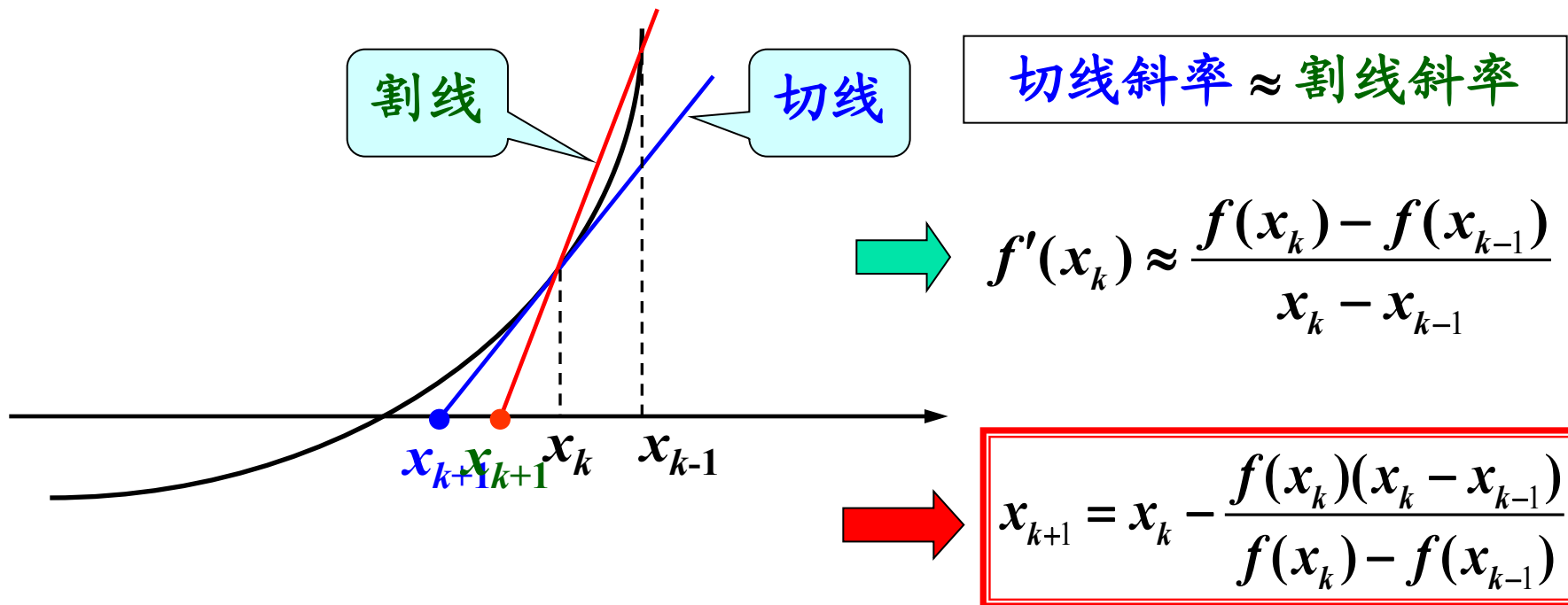
□ (Newton下山法)

给定初始点 x_0 ，精度要求 ε

1. 如果 $|f(x_k)| < \varepsilon$ ，停机，输出 x_k
2. 计算 $d_k = -f(x_k)/f'(x_k)$ ， $\delta = 1$
3. 如果 $|f(x_k + \delta d_k)| < |f(x_k)|$ ，令 $x_{k+1} = x_k + \delta d_k$ ，返回第1步；
否则 δ 折半，重新计算第3步

割线法

□ Newton法的缺点：每步迭代都要计算导数值



- ✓ 只需计算函数值，避免计算导数；
- ✓ 需要两个初始点；
- ✓ 收敛比Newton法稍慢，但对初始点要求同样高。



割线法公式

□ 两点割线法

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

□ 单点割线法

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)(x_k - x_0)}{f(x_k) - f(x_0)}$$

误差估计

引理 设 $f(x)$ 在其零点 x^* 的某个邻域 $N(x^*) = [x^* - \delta, x^* + \delta]$ 内存在连续的二阶导数, 且 $f'(x) \neq 0$, 又设 $x_{k-1}, x_k \in N(x^*) \setminus \{x^*\}$, 且互不相等, 则由两点割线法的误差 $e_k = x_k - x^*$ 满足

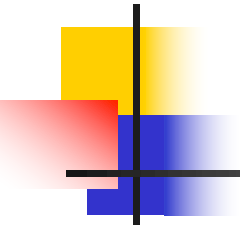
$$e_{k+1} = \frac{f''(\eta_k)}{2f'(\xi_k)} e_{k-1} e_k$$

其中 $\xi_k, \eta_k \in [\min\{x_{k-1}, x_k, x^*\}, \max\{x_{k-1}, x_k, x^*\}]$

局部收敛性定理

定理

设 x^* 是 $f(x)$ 的单重零点, $f''(x)$ 在 x^* 的某个邻域内连续, 则存在 x^* 的一个邻域 $N(x^*) = [x^* - \delta, x^* + \delta]$, 使得当 $x_0, x_1 \in N(x^*)$ 时, 由两点割线法产生的序列收敛到 x^* , 且收敛阶为 $(\sqrt{5} + 1)/2 \approx 1.618$



本章结束

谢谢！