

GZH007Y 40/2

高等工程数学

Advanced Engineering Mathematics

王泳

中国科学院大学
2017.11.04



数学——科学不可动摇的基石，促进人类事业进步的丰富源泉



—— 艾萨克·巴罗 (Isaac Barrow 1630-1677)

英国数学家

数值分析

数值分析就是研究各种数学问题的数值计算的方法和理论的学科

数值分析绪论

线性代数方程组的解法

数值积分和数值微分公式

常微分方程的数值解法

插值方法

方程求根



第九章：方程求根

1

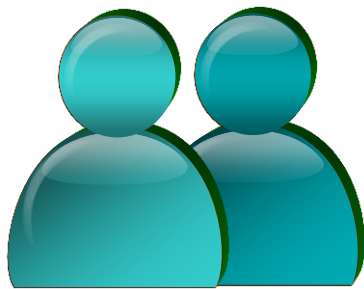
二分法

2

不动点迭代法

3

牛顿 (Newton) 迭代法



第九章：方程求根

本章主要讨论非线性方程 $f(x) = 0$ 的求根问题，

这里 $f(x)$ 可以是代数多项式，也可以是超越函数，

对于高于四次的代数方程，不存在通常的求根公式

来计算准确值，超越方程一般不能求出根的准确值。

第九章：方程求根

■ 问题 求解 $5x^5 + 4x^4 + 3x^3 + 2x^2 + x + 1 = 0$

■ 问题 求解 $x = e^{-x}$

第九章：方程求根

■ 火箭兵的烦恼

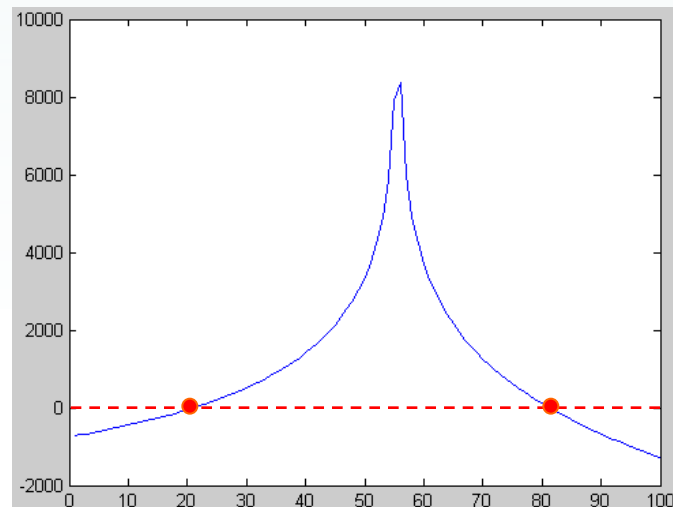


火箭向上的速度可以通过下面的公式计算

$$v = u \ln \frac{m_0}{m_0 - qt} - gt$$

其中， v = 向上的速度， u = 燃料相对火箭的喷出速度， m_0 = 火箭在 $t = 0$ 时刻的初始质量， q = 燃料消耗率， g = 向下的重力加速度（假定为常数取 $9.81m/s^2$ ）。如果 $u = 2000m/s$ ， $m_0 = 150000kg$ ， $q = 2700kg/s$ ，请计算速度达到 $v = 750m/s$ 的时间。

$$750 = 2000 \ln \frac{150000}{150000 - 2700t} - 9.81t \quad \rightarrow \quad y = 2000 \ln \frac{150000}{150000 - 2700t} - 9.81t - 750$$

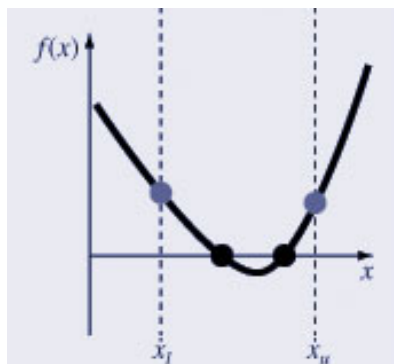
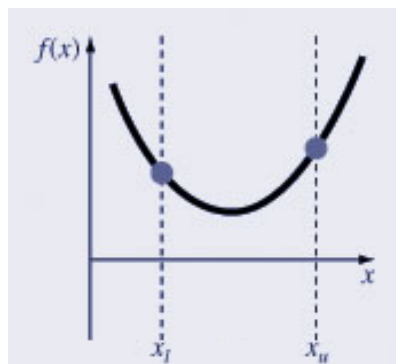


第九章：方程求根

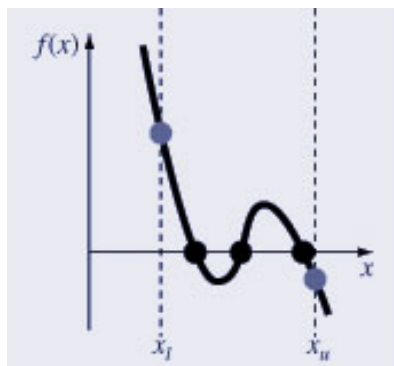
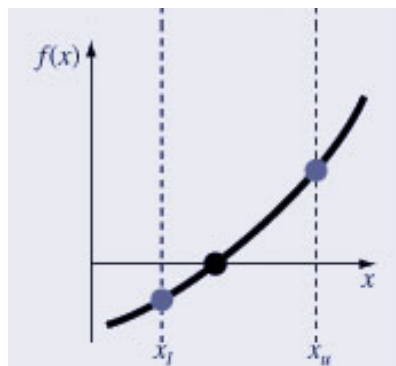
■ 火箭兵的烦恼



用图形法求解方程只能获得根的粗略估计值，准确性和可靠性都比较差



如果 $f(x_l)$ 和 $f(x_r)$ 的符号相同，
那么在该区间就存在偶数个根



如果 $f(x_l)$ 和 $f(x_r)$ 的符号相反，
那么在该区间就存在奇数个根

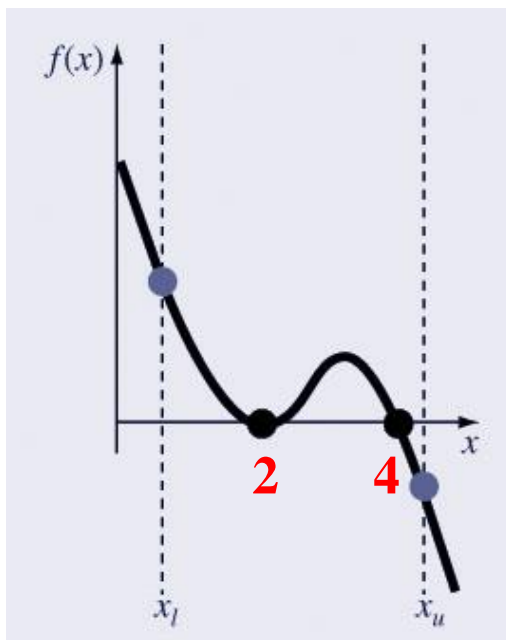
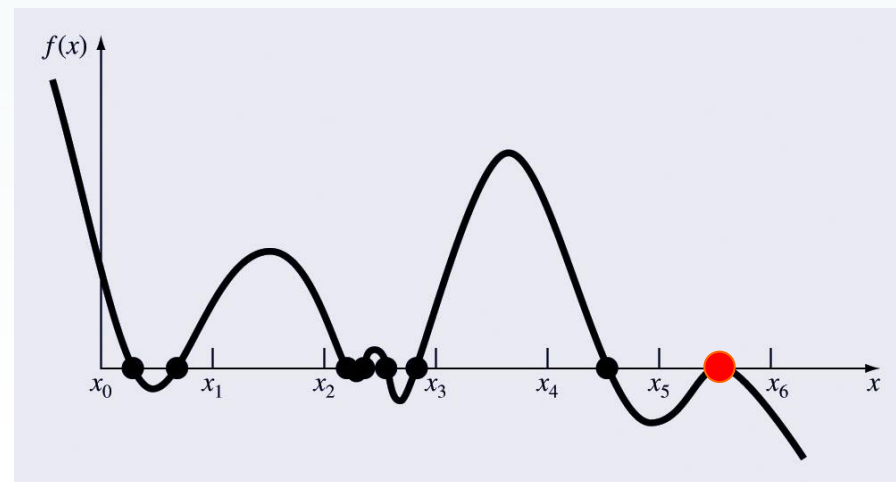
第九章：方程求根

■ 火箭兵的烦恼



例外情况也是存在的

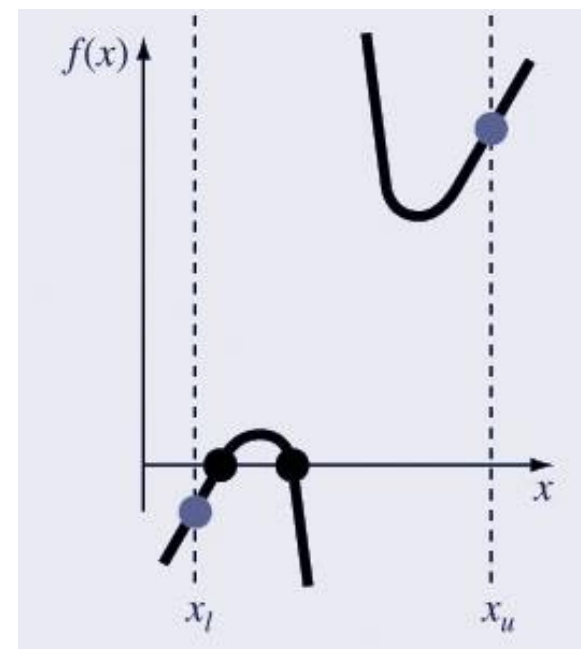
$$f(x) = (x-2)(x-2)(4-x)$$



```
x=1:0.1:4.5;
```

```
y=(x-2).*(x-2).*(4-x);
```

```
plot(x,y);
```

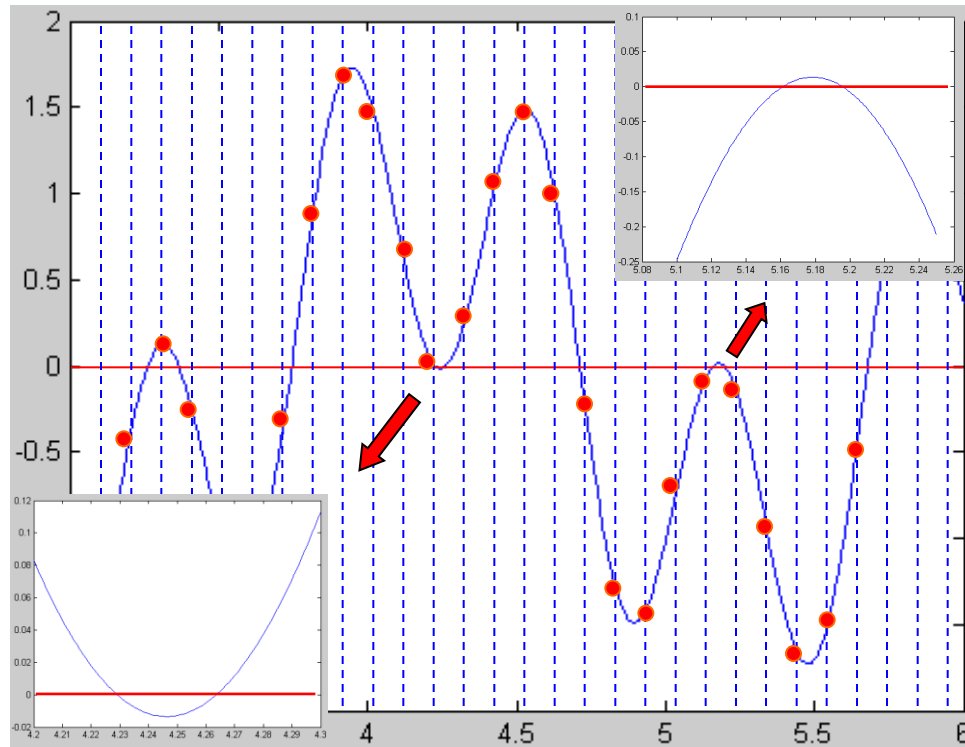


第九章：方程求根

■ 火箭兵的烦恼



增量搜索
(Incremental search method)



$$f(x) = \sin(10x) + \cos(3x)$$

```
x=3:0.01:6;
```

```
y=sin(10*x)+cos(3*x);
```

```
plot(x,y);
```

```
incsearch(@x  
sin(10*x)+cos(3*x),3,6)
```

```
incsearch(@x  
sin(10*x)+cos(3*x),3,6,  
100)
```

增量搜索这类穷举方法不靠谱

第九章：方程求根

1

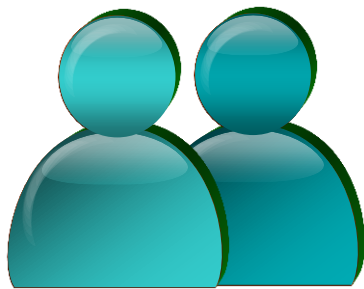
二分法

2

不动点迭代法

3

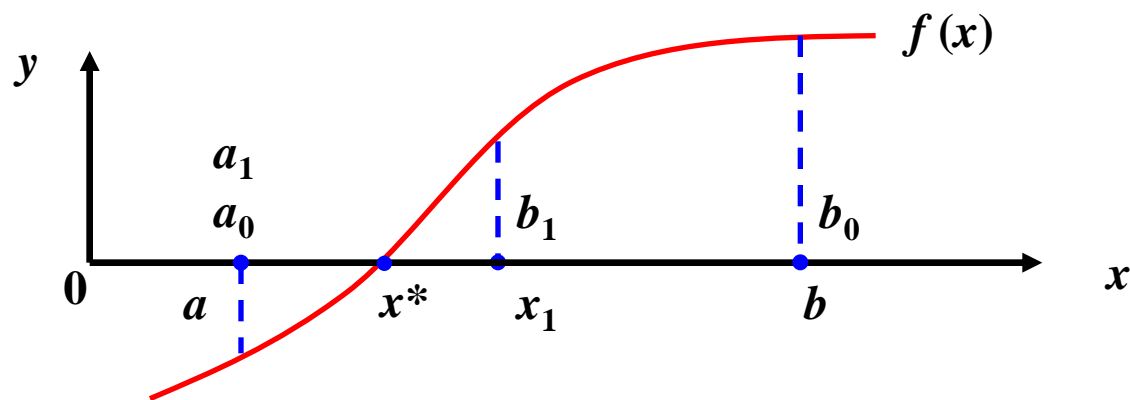
牛顿 (Newton) 迭代法



二分法

设函数 $f(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上连续, 且 $f(a) \cdot f(b) < 0$, 根据连续函数的性质可知方程 $f(x) = 0$ 在 $[a, b]$ 内一定有实根, 并称 $[a, b]$ 为方程 $f(x) = 0$ 的有根区间。为明确起见, 不妨假设它在 $[a, b]$ 内有唯一的实根 x^* 。

记 $[a, b] = [a_0, b_0]$, 计算中点 $x_1 = \frac{a_0 + b_0}{2}$ 的函数值 $f(x_1)$, 这时如果 $f(a_0) \cdot f(x_1) < 0$, 则得新的有根区间 $[a_0, x_1] = [a_1, b_1]$, 且 $b_1 - a_1 = \frac{b - a}{2}$ 。



二分法

再计算新的有根区间中点 $x_2 = \frac{a_1 + b_1}{2}$ 的函数值 $f(x_2)$ ，这时如果有 $f(a_1) \cdot f(x_2) < 0$ ，则又得新的有根区间 $[a_1, x_2] = [a_2, b_2]$ ，否则得到新的有根区间 $[x_2, b_1] = [a_2, b_2]$ ，且 $b_2 - a_2 = \frac{b - a}{2^2}$ 。

如此继续下去，第 n 次计算中点 $x_n = \frac{a_{n-1} + b_{n-1}}{2}$ 的函数值 $f(x_n)$ 后，可得新的有根区间 $[a_n, b_n]$ ，且 $b_n - a_n = \frac{b - a}{2^n}$ 。

于是在 $[a_n, b_n]$ 内任取一点，例如记为 x_{n+1} （不一定要为中点），作为方程准确根 x^* 的近似值，则有误差估计

$$|x^* - x_{n+1}| \leq \frac{b - a}{2^n} \quad (\text{若 } x_{n+1} \text{ 是中点, 则 } |x^* - x_{n+1}| \leq \frac{b - a}{2^{n+1}})$$

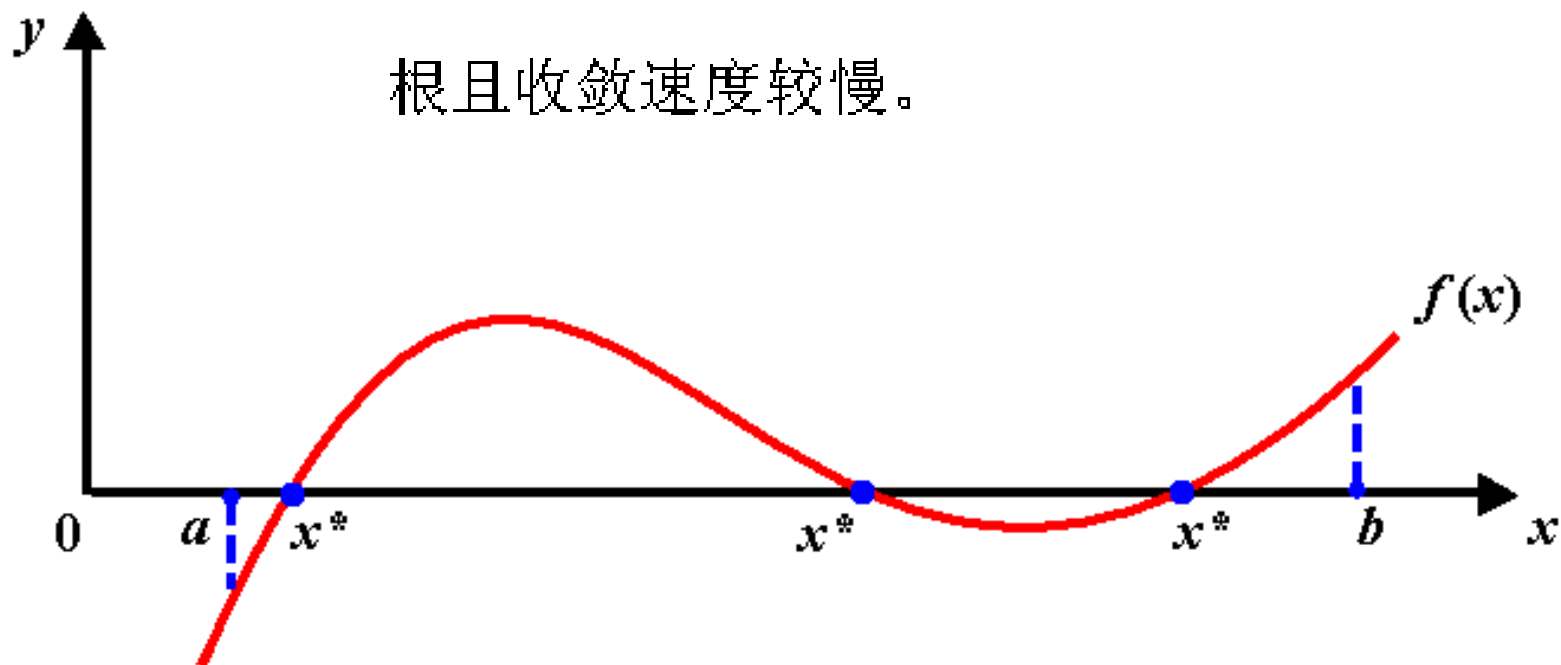
可见 x_{n+1} 必收敛于 x^* 。

二分法

二分法的优点是简单可靠，只要求 $f(x)$ 连续，

收敛性总能得到保证，但缺点是不能用来求重

根且收敛速度较慢。





思考题 (15分)

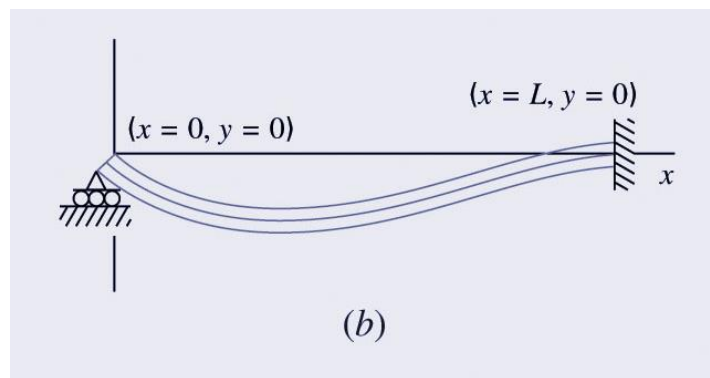
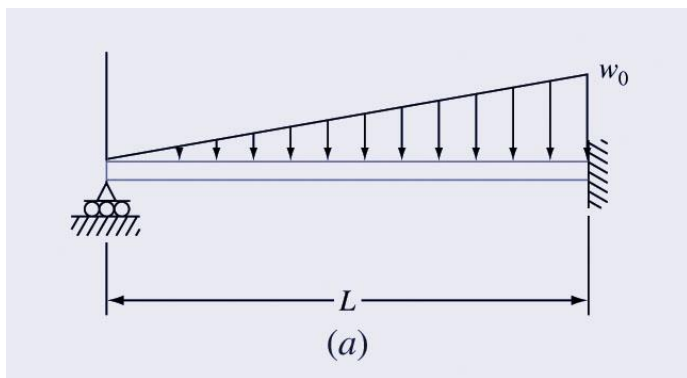
图中所示的是一个均匀横条，其上的负载是以线性增加的方式分布的。

弹性曲线的方程如下

$$y = \frac{w_0}{120 EIL} (-x^5 + 2L^2 x^3 - L^4 x)$$

用二分法求解最大偏转点 (即, $dy/dx = 0$ 时的 x 值), 并求出最大偏转值。

$L = 600\text{cm}$, $E = 50000\text{kN/cm}^2$, $I = 30000\text{cm}^4$, $w_0 = 2.5\text{kN/cm}$



第九章：方程求根

1

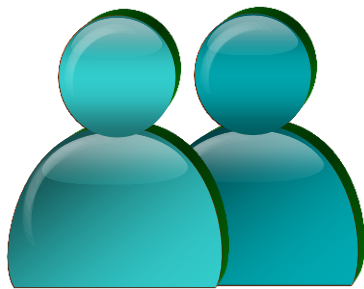
二分法

2

不动点迭代法

3

牛顿 (Newton) 迭代法



■ 迭代法

迭代法是求解一元非线性方程 $f(x) = 0$ (9.1)

的主要方法。其做法是将方程 (9.1) 改写成等价方程

$$x = \varphi(x) \quad (9.2)$$

这时, 方程 (9.2) 成为“隐式”形式, 除非 $\varphi(x)$ 是 x 的线性函数, 否则不能直接算出它的根。对此, 我们从某个初始值 x_0 开始, 对应 (9.2) 式构造迭代公式

$$x_{k+1} = \varphi(x_k) \quad (k = 0, 1, 2, \dots) \quad (9.3)$$

这就可得一序列 $\{x_k\}$ 。

显然, 如果 $\varphi(x)$ 连续, 且序列 $\{x_k\}$ 收敛到 x^* , 则有

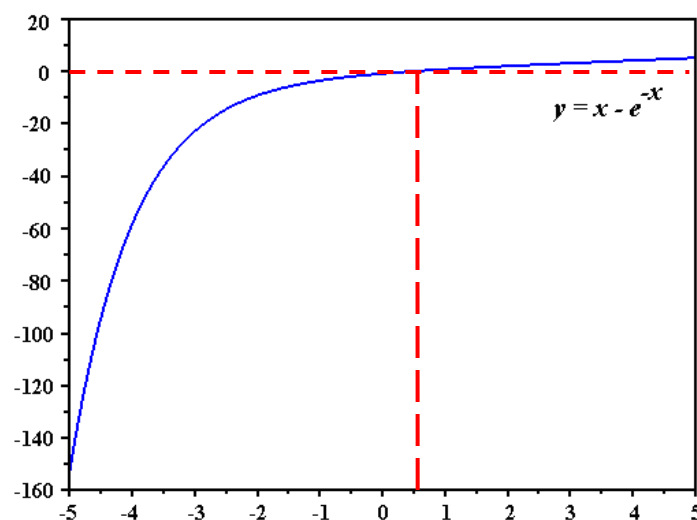
$$x^* = \lim_{k \rightarrow \infty} x_{k+1} = \lim_{k \rightarrow \infty} \varphi(x_k) = \varphi\left(\lim_{k \rightarrow \infty} x_k\right) = \varphi(x^*)$$

可知 x^* 就是方程 (9.2) 的根, 这时称迭代公式 (9.3) 是收敛的, 否则称其是发散的。

不动点迭代法

上述这种迭代法, 是从一个初始近似值出发计算迭代的方法, 一般被称为单点迭代法, $\varphi(x)$ 被称为迭代函数, 由 (9.3) 式产生的序列 $\{x_k\}$ 被称为迭代序列。这里, 由于 $x^* = \varphi(x^*)$, 这就是说 x^* 经过函数值计算后, $\varphi(x^*)$ 仍然等于 x^* , 因此 x^* 被称为函数 $\varphi(x)$ 的一个不动点。显然 $\varphi(x)$ 依赖于函数 $f(x)$, 用不同的方程构造迭代函数就得到不同的迭代方法。

■ **例9.1** 利用迭代法求解 $x = e^{-x}$ 在 $x = 0.5$ 附近的根



不动点迭代法

解： 首先将方程改写成迭代公式 $x_{k+1} = e^{-x_k}$ ($k = 0, 1, 2, \dots$)

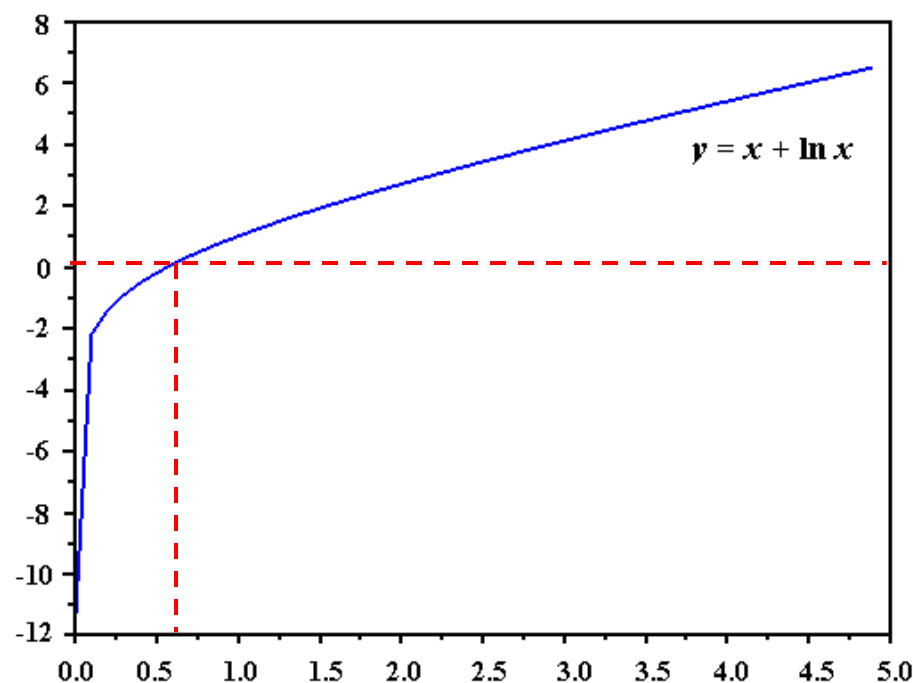
取初值 $x_0 = 0.5$ ，经 20 次迭代得到数据列于下表

k	1	2	3	4	5	6	7
x_k	0.60653	0.54524	0.57970	0.56006	0.57117	0.56486	0.56844
k	8	9	10	11	12	13	14
x_k	0.56641	0.56756	0.56691	0.56728	0.56707	0.56719	0.56712
k	15	16	17	18	19	20	
x_k	0.56716	0.56714	0.56715	0.56714	0.56714	0.56714	

从表中数据可以看出， $\{x_k\}$ 趋向于一个固定的值，这说明迭代格式收敛。

不动点迭代法

如果将方程改写为 $x = -\ln x$ ，由此可构造迭代格式 $x_{k+1} = -\ln x_k$ ($k = 0, 1, 2, \dots$)，仍取 $x_0 = 0.5$ 进行迭代，迭代 4 次得到 $x_4 = -0.00371 < 0$ ，超出 $\ln x$ 的定义域，迭代不能进行，因此这个迭代格式是不适合的。



不动点迭代法

$$f(x) = 0$$

$$x = g(x)$$

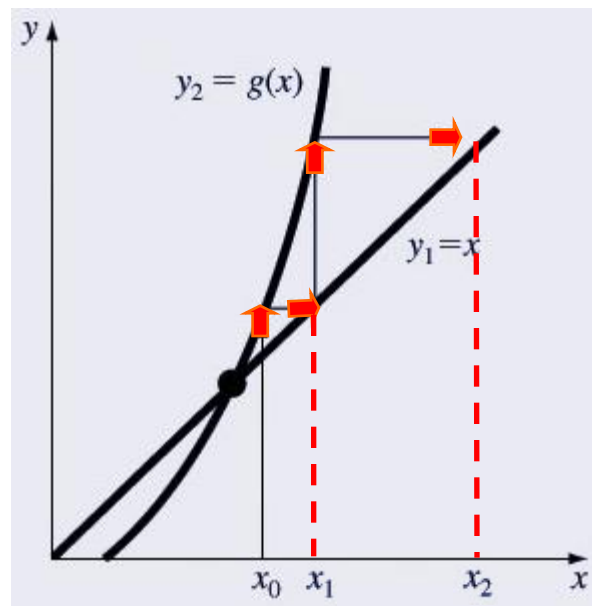
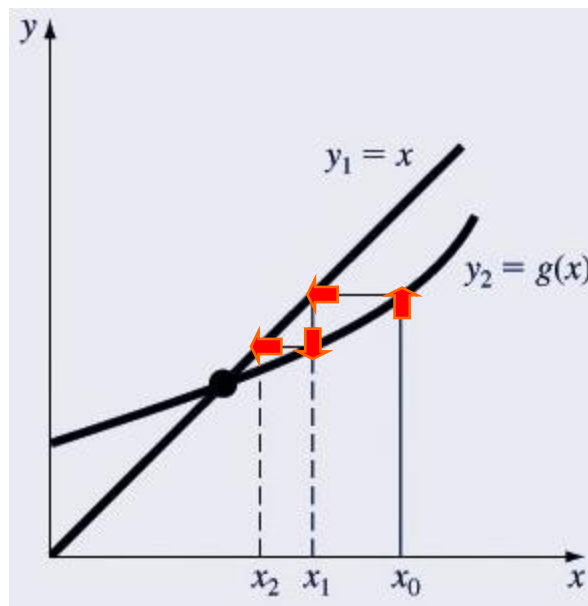
$$x_1 = g(x_0)$$

$$x_2 = g(x_1)$$

\vdots

$$x_{i+1} = g(x_i)$$

收敛与发散



不动点迭代法

$$f(x) = 0$$

$$x = g(x)$$

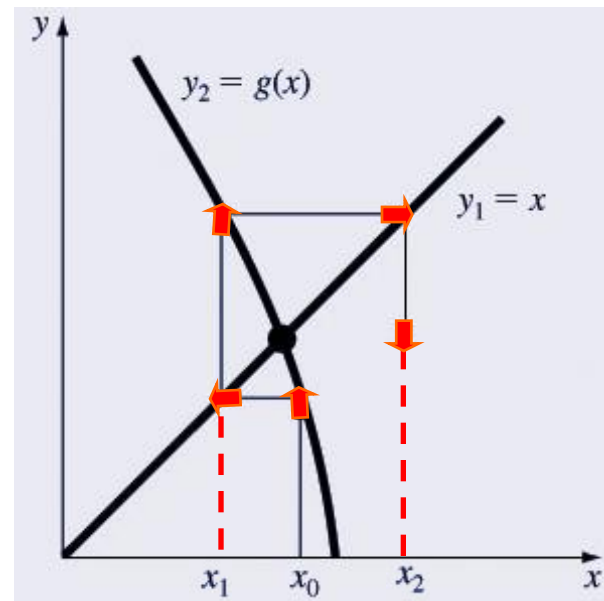
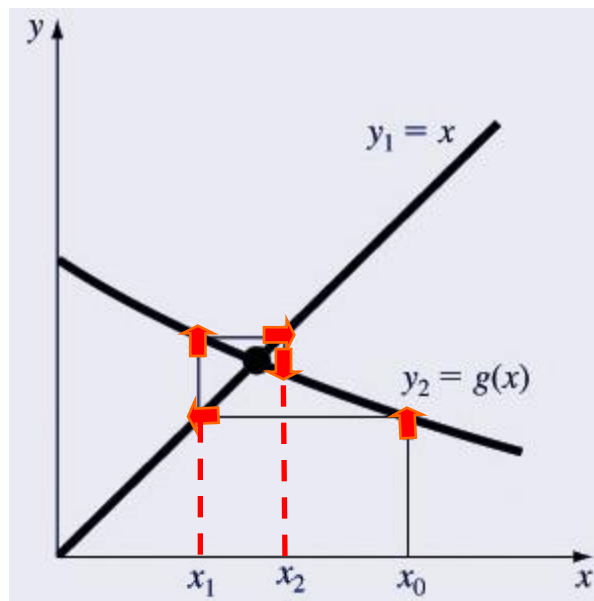
$$x_1 = g(x_0)$$

$$x_2 = g(x_1)$$

\vdots

$$x_{i+1} = g(x_i)$$

收敛与发散



不动点迭代法

收敛与发散

$f(x) = 0$

$x = g(x)$

$x_1 = g(x_0)$

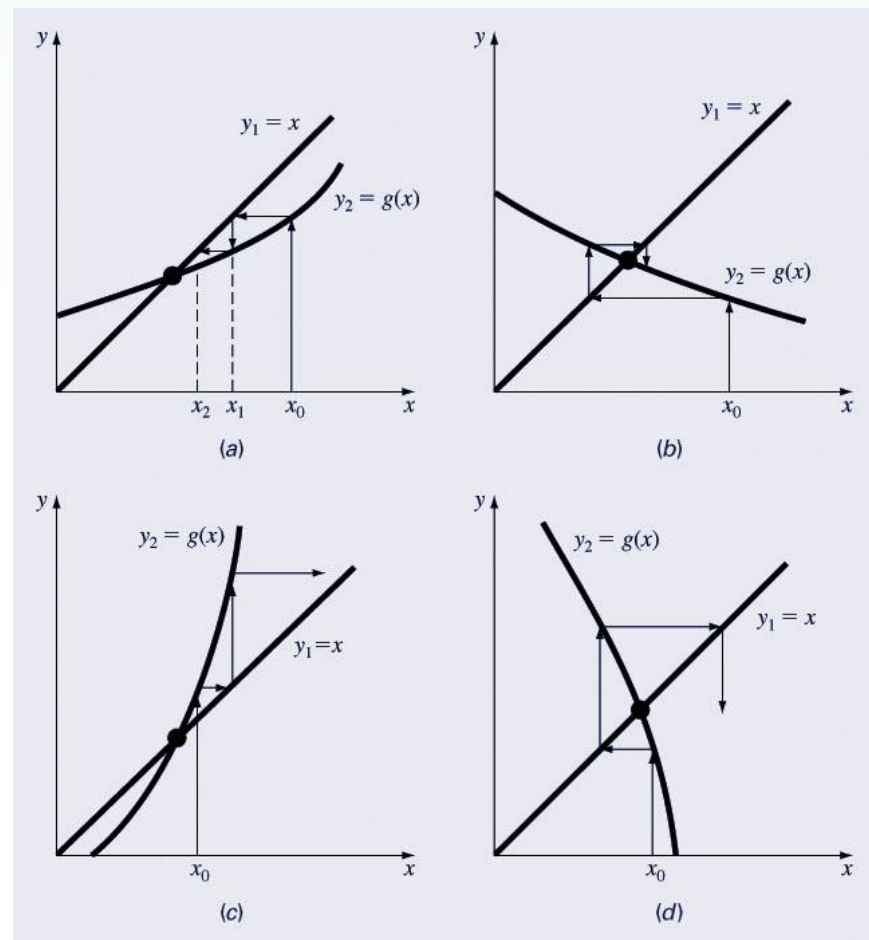
$x_2 = g(x_1)$

\vdots

$x_{i+1} = g(x_i)$

$$E_{i+1} = g'(\xi) E_i$$

$$\begin{aligned} |g'(\xi)| &< 1 \\ |g'(\xi)| &> 1 \end{aligned}$$



不动点迭代的误差与前一次迭代的误差呈线性比例关系

$$x = \varphi(x) \quad (9.2)$$

■ 收敛性

■ 定理 9.1 (收敛性定理)

设方程 (9.2) 中的函数 $\varphi(x)$ 在 $[a, b]$ 上具有连续的一阶导数, 且满足条件:

(1) 当 $a \leq x \leq b$ 时, 也有 $a \leq \varphi(x) \leq b$ (9.4)

(2) 存在常数 $0 < L < 1$, 使对任意 $x \in [a, b]$, 有 $|\varphi'(x)| \leq L < 1$ (9.5)

成立, 则 ① 函数 $\varphi(x)$ 在 $[a, b]$ 上存在唯一的不动点 x^* ;

② 对任意初值 $x_0 \in [a, b]$, 迭代公式 (9.3) 收敛于不动点 x^* ;

③ 有误差估计式 $|x^* - x_k| \leq \frac{L}{1-L} |x_k - x_{k-1}|$ (9.6)

$$|x^* - x_k| \leq \frac{L^k}{1-L} |x_1 - x_0| \quad (9.7)$$

迭代算法的存在唯一性、收敛性和误差估计都被包含在该定理中.

不动点迭代法

误差估计 (9.6) 式说明, 只要相邻两次迭代值 x_k , x_{k-1} 的差 $|x_k - x_{k-1}|$ 充分小, 就可以保证迭代值足够精确, 所以常用条件 $|x_k - x_{k-1}| < \varepsilon$ 来控制迭代过程是否结束, 当上述条件满足时就停止迭代, 且取 $x^* \approx x_k$ 为所求根的满足精度要求的近似值。不过当 $L \approx 1$ 时, 这个方法就不可靠了。

$$|x^* - x_k| \leq \frac{L}{1-L} |x_k - x_{k-1}| \quad (9.6)$$

$$|x^* - x_k| \leq \frac{L^k}{1-L} |x_1 - x_0| \quad (9.7)$$

不动点迭代法

误差估计 (9.7) 式还可用来估计使误差达到其精度所需要迭代的次数, 也就是说, 若先给出计算精度 ε , 要求 $|x^* - x_k| < \varepsilon$, 则由 (9.7) 式, 有

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

就可确定迭代次数, 应取

$$k \geq \frac{\ln \frac{\varepsilon(1-L)}{|x_1 - x_0|}}{\ln L}$$

$$|x^* - x_k| \leq \frac{L}{1-L} |x_k - x_{k-1}| \quad (9.6)$$

$$|x^* - x_k| \leq \frac{L^k}{1-L} |x_1 - x_0| \quad (9.7)$$

对于较为复杂的迭代函数，其导函数也较复杂，这就使得 L 难以取值，所以实际中并不常用此方法。实际使用迭代法时，常在根 x^* 临近范围内讨论，如果只要求对 x^* 邻域中任意的初始值 x_0 迭代序列 $\{x_k\}$ 收敛于 x^* ，那么这种在根的临近范围具有的收敛性被称作局部收敛性。

■ 定理 9.2 (局部收敛性定理)

设 x^* 是 $\varphi(x)$ 的一个不动点， $\varphi'(x)$ 在 x^* 的某个邻域上存在、连续且 $|\varphi'(x^*)| < 1$ ，则迭代公式 (9.3) 局部收敛。

$$x_{k+1} = \varphi(x_k) \quad (k = 0, 1, 2, \dots) \quad (9.3)$$

评价迭代格式的优劣，一个重要标志就是收敛速度

■ 定义 9.1

设序列 $\{x_k\}$ 是收敛于方程 $f(x)=0$ 的根 x^* 的迭代序列，若存在常数 $p \geq 1$ 和 $c \neq 0$ ，使得

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{|x_{k+1} - x^*|}{|x_k - x^*|^p} = c \quad (9.8)$$

则称序列 $\{x_k\}$ 是 p 阶收敛的。当 $p=1$ 时被称为线性收敛，当 $p>1$ 时被称为超线性收敛，

当 $p=2$ 时被称为平方收敛或二阶收敛。

显然，阶数 p 越大，收敛速度越快。



思考题 (15分)

方程 $x = 1 + \frac{1}{x^2}$ 在 $x_0 = 1.5$ 附近有根

求证：

该方程的迭代格式 $x_{k+1} = 1 + \frac{1}{x_k^2}$ 收敛

第九章：方程求根

1

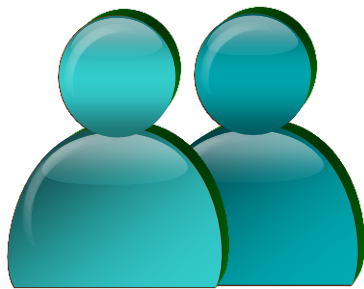
二分法

2

不动点迭代法

3

牛顿 (Newton) 迭代法



牛顿 (Newton) 迭代法

■ 问题 求解 $x^{\sin x} - 2 = 0$

牛顿 (Newton) 迭代法是求解一元非线性方程 $f(x) = 0$ 的一种常用和重要的迭代法, 它的基本思想是将非线性方程 $f(x) = 0$ 逐步转化为线性方程来求解。

■ 牛顿法的迭代公式

设已知方程 $f(x) = 0$ 的根 x^* 的一个近似值 x_0 , 将 $f(x)$ 在 x_0 附近作泰勒展开

$$0 = f(x) = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0) + \frac{f''(\xi)}{2!}(x - x_0)^2$$

或表示为

$$x = x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)} - \frac{f''(\xi)}{2f'(x_0)}(x - x_0)^2$$

其中, 设 $f'(x_0) \neq 0$, $f''(x)$ 存在、连续, 而 ξ 在 x 与 x_0 之间。

牛顿 (Newton) 迭代法

忽略上式最后一项，则可得 x^* 的一个新的近似值

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

把 x_1 代替上式右端的 x_0 ，并设 $f'(x_1) \neq 0$ ，于是又得新的近似值

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

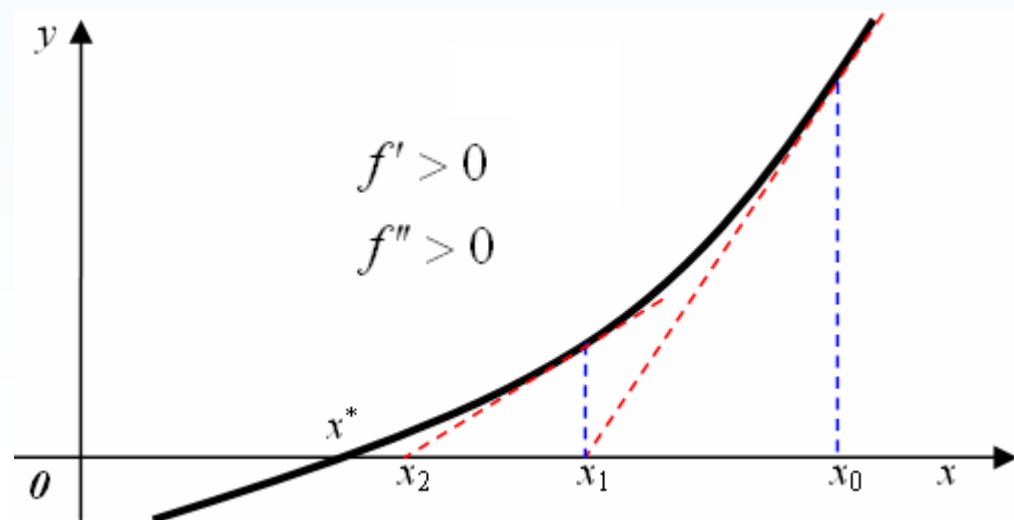
如此继续下去，可知当 $f'(x_k) \neq 0$ ($k = 0, 1, 2, \dots$)，可得

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)} \quad (k = 0, 1, 2, \dots) \quad (9.9)$$

由此产生迭代序列 $\{x_k\}$ ，迭代格式 (9.9) 被称为牛顿迭代法。

牛顿 (Newton) 迭代法

右图解释了牛顿迭代法的几何意义：



牛顿迭代法就是用切线代替曲线 $y = f(x)$ ，求出切线与 x 轴交点的横坐标

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

作为方程的根的第 $n+1$ 次近似值。

由上图可见，只要初始值取得充分靠近 x^* ，序列 $\{x_k\}$ 会很快收敛于解 x^* 。因此，牛顿迭代法在单变量情况下也被称为切线法。

牛顿 (Newton) 迭代法

■ 牛顿法的收敛性

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)} \quad (k = 0, 1, 2, \dots) \quad (9.9)$$

牛顿迭代法作为不动点迭代，其迭代函数为

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

而

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

如果 x^* 是方程 $f(x) = 0$ 的一个单根，即 $f(x^*) = 0$ ，而 $f'(x^*) \neq 0$ ，则 $\varphi'(x^*) = 0$ 。根据上节收敛性定理可知，在单根 x^* 的附近，对于任意初始值 x_0 ，由 (9.9) 式所得的迭代序列都收敛于根 x^* ，而且用牛顿法求单根的收敛速度是较快的。但是，如果 x^* 是 $f(x) = 0$ 的重根，则可以证明牛顿法的收敛速度较慢。

牛顿 (Newton) 迭代法

牛顿迭代法对初始值 x_0 的选取要求比较高, x_0 必须充分靠近 x^* 才能保证局部收敛

■ 定理 9.3 (局部收敛性定理)

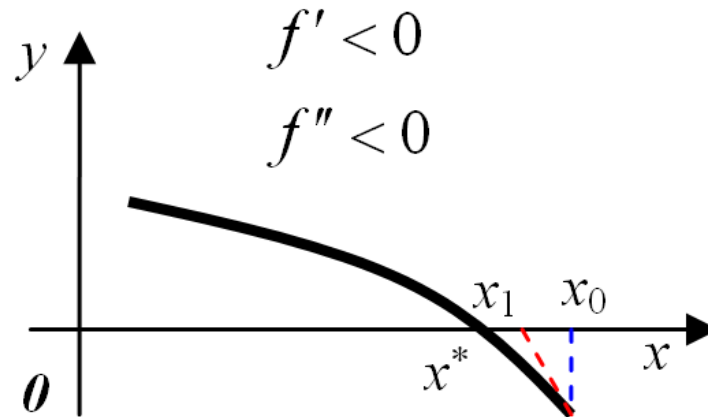
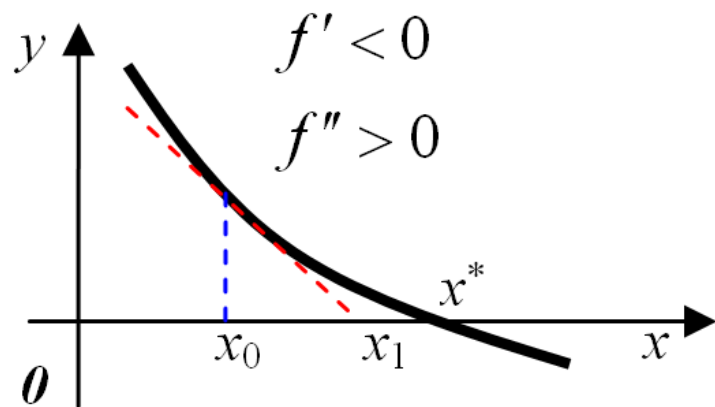
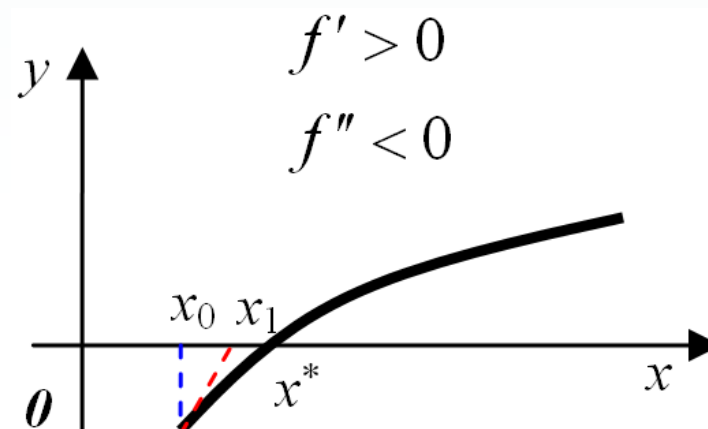
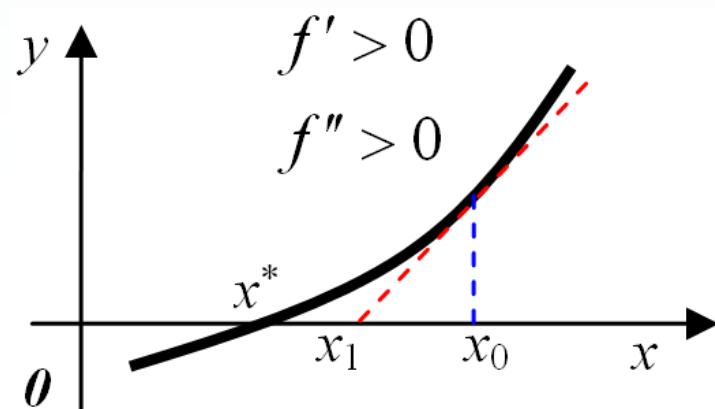
设函数 $f(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上存在二阶导数, 且满足条件:

- (1) $f(a) \cdot f(b) < 0$;
- (2) $f'(x)$ 在 $[a, b]$ 上不等于零;
- (3) $f''(x)$ 在 $[a, b]$ 上不变号;
- (4) 在 $[a, b]$ 上任意选取满足条件 $f(x_0) \cdot f''(x) > 0$ 的初始近似值 x_0 。

则由牛顿迭代法产生的序列 $\{x_k\}$ 收敛于方程 $f(x) = 0$ 在 $[a, b]$ 上的唯一根。

牛顿 (Newton) 迭代法

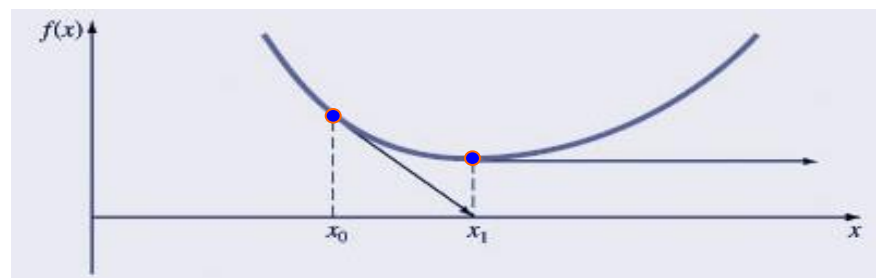
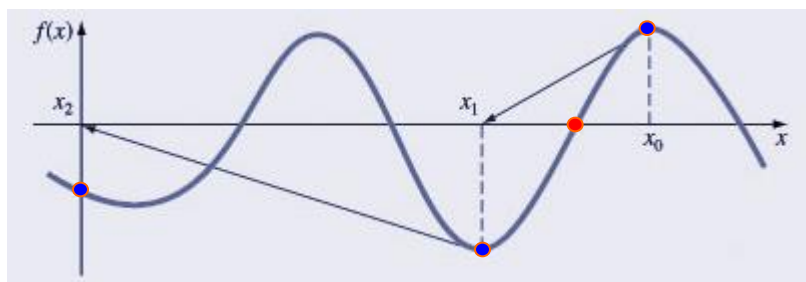
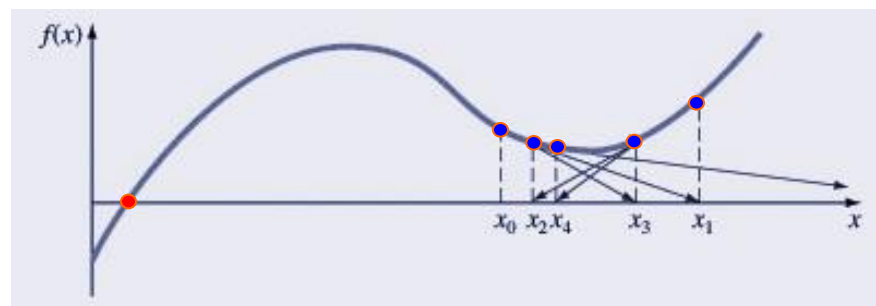
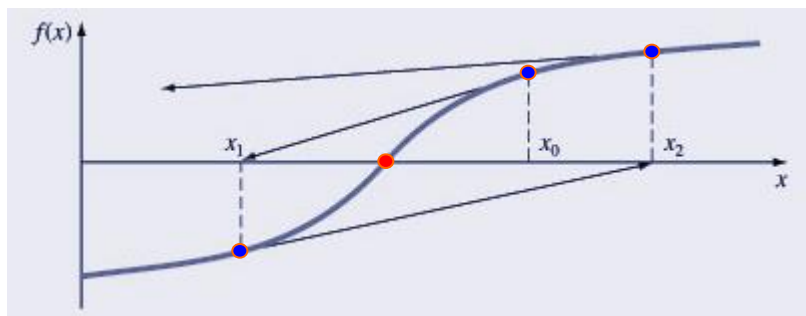
满足定理条件的情况只有四种：



牛顿 (Newton) 迭代法

■ 牛顿法的收敛性

对于牛顿迭代法而言，没有通用的收敛准则。其收敛性依赖于函数的性质和初始猜测值的准确度



0 斜率是真正的灾难!

牛顿 (Newton) 迭代法

■ **例9.2** 用牛顿迭代法求解方程 $x = e^{-x}$ 在 $x = 0.5$ 附近的根

解：

首先将方程改写成迭代公式

$$xe^x - 1 = 0$$

于是

$$f(x) = xe^x - 1$$

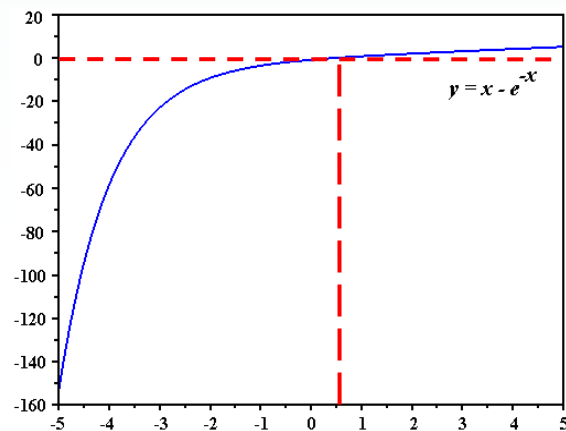
相应的牛顿迭代公式为

$$x_{k+1} = x_k - \frac{x_k - e^{-x_k}}{1 + x_k} \quad (k = 0, 1, 2, \dots)$$

取 $x_0 = 0.5$ ，计算结果如下：

$$x_0 = 0.5, \quad x_1 = 0.57102, \quad x_2 = 0.56716, \quad x_3 = 0.56714, \dots$$

经过 3 次迭代后得到 $x_3 = 0.56714$ 。与例 9.1 中迭代法进行比较可知，牛顿法的收敛速度是相当快的。



牛顿 (Newton) 迭代法

■ 牛顿下山法

从前面讨论的牛顿法的局部收敛性可知, 牛顿法的收敛性依赖于初始值的选取, 如果初始值的选取离所求根 x^* 较远, 则可能导致迭代过程发散。

■ 例9.3

设有方程

$$x^3 - x - 1 = 0$$

求该方程在 $x = 1.5$ 附近的根。

解:

设初始值 $x_0 = 1.5$, 牛顿迭代公式是

$$x_{k+1} = x_k - \frac{x_k^3 - x_k - 1}{3x_k^2 - 1} \quad (k = 0, 1, 2, \dots) \quad (9.10)$$

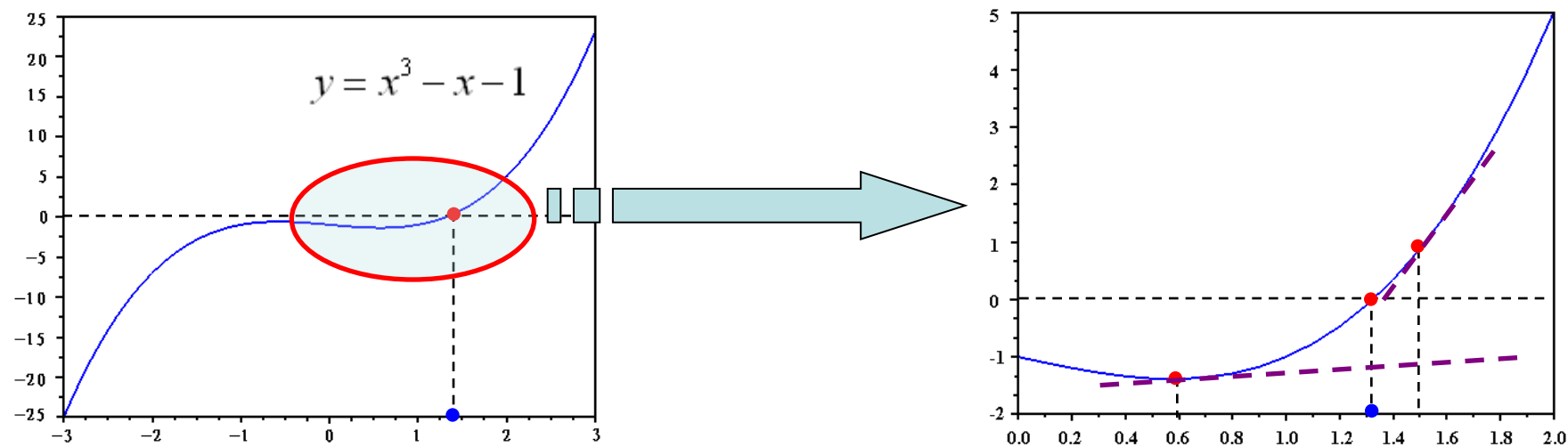
牛顿 (Newton) 迭代法

迭代结果如下

$$x_1 = 1.34783, \quad x_2 = 1.32520, \quad x_3 = 1.32472$$

其中第 3 步迭代值 x_3 已具备 6 位有效数字, 迭代过程收敛。

如果选取初始值 $x_0 = 0.6$ (离所求根 x^* 较远), 按牛顿迭代公式 (9.10) 求得的第一步迭代值是 $x_1 = 17.9$, 这个结果比 x_0 更远离所求根 x^* , 因此迭代过程发散。



牛顿 (Newton) 迭代法

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)} \quad (k = 0, 1, 2, \dots) \quad (9.9)$$

在实际应用牛顿法时，往往很难找到一个较好的迭代初始值 x_0 来保证迭代过程收敛。通常，对于一个收敛的迭代过程来说，在根 x^* 的附近区域内，若迭代值 x_k 越接近 x^* ，则其函数值的绝对值 $|f(x_k)|$ 越小。基于这点，我们可在迭代过程中附加一项 $|f(x)|$ 函数值单调下降的条件，即

$$|f(x_k)| > |f(x_{k+1})| \quad (9.11)$$

强制使迭代过程收敛，这种满足条件式 (9.11) 的算法被称作下山法。其具体做法是，把牛顿法的迭代公式 (9.9) 修改为

$$x_{k+1} = x_k - \lambda \frac{f(x_k)}{f'(x_k)} \quad (k = 0, 1, 2, \dots) \quad (9.12)$$

其中 $0 < \lambda \leq 1$ 被称作下山因子，为保证迭代过程中下山成功，即使 (9.11) 式成立，必须选取适当的下山因子 λ 。

牛顿 (Newton) 迭代法

下山因子的选取是个搜索试探过程，可先从 $\lambda = 1$ 开始试探条件式 (9.11) 是否成立，若不成立，则将 λ 逐步分半减小，即可选取 $\lambda = 1, \frac{1}{2}, \frac{1}{4}, \dots, \frac{1}{2^n}, \dots$ ，直至找到某个使单调条件式 (9.11) 成立的下山因子。如果在上述过程中挑选的 λ 已非常小，但仍无法使单调条件式 (9.11) 成立，这时应考虑重新选取初始值 x_0 ，然后进行新一轮的迭代。

在例 9.3 中，取初始值经过 $x_0 = 0.6$ ，几次试算后，可找到 $\lambda = \frac{1}{32}$ ，且由 (9.12) 式可得 $x_1 = 1.140625$ ，这时 $|f(x_1)| < |f(x_0)|$ （称下山成功）。显然 $x_1 = 1.140625$ 比 $x_0 = 0.6$ 更接近于根 $x^* = 1.32472$ ，因此迭代过程收敛了。

牛顿 (Newton) 迭代法



思考题 (15分)

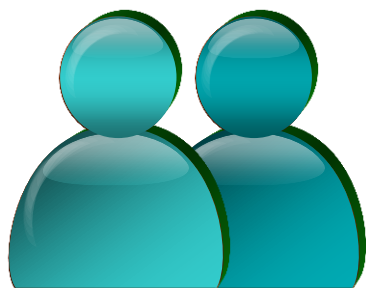
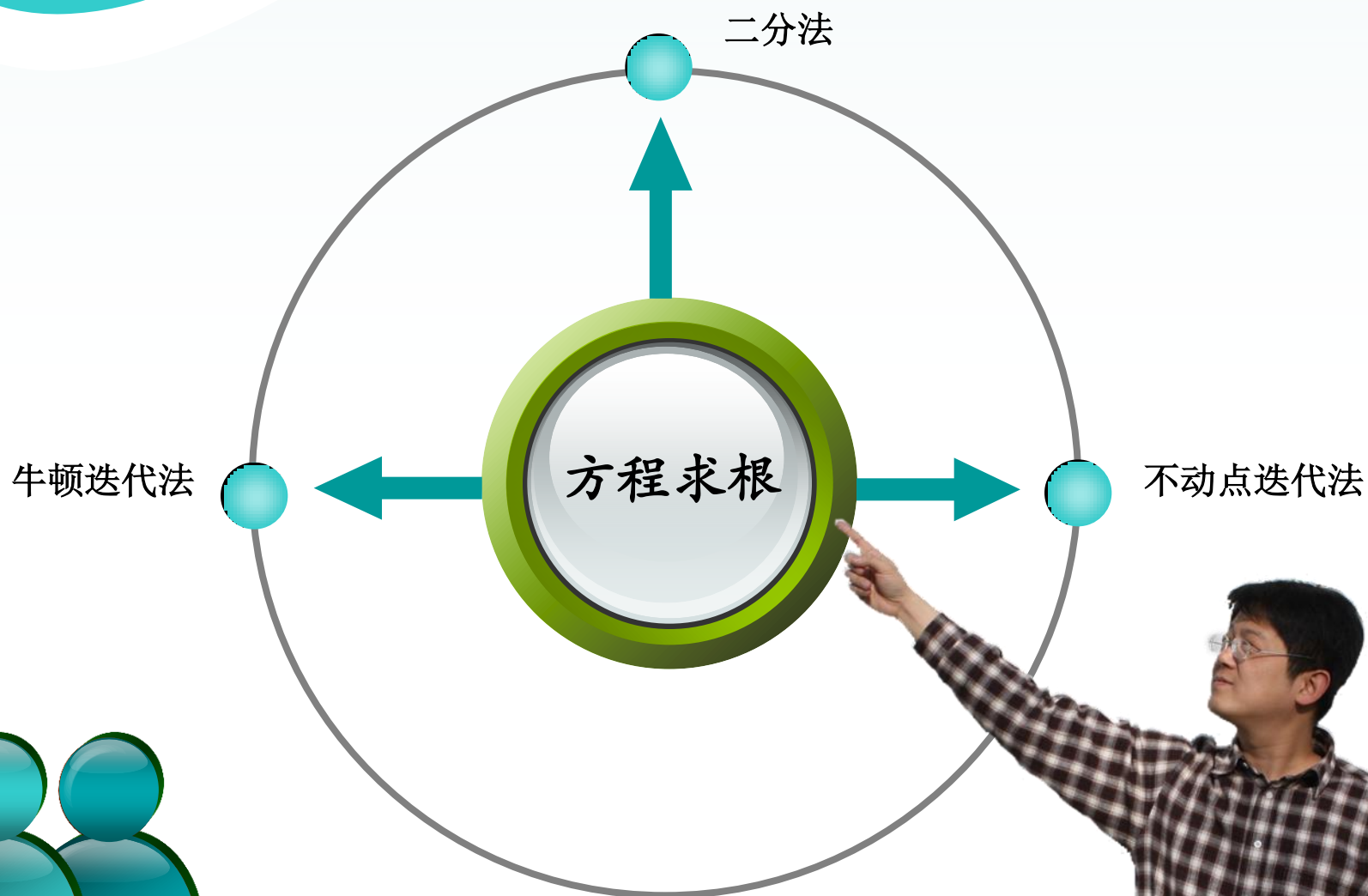
“除与平均 (divide and average)” 方法是逼近任何

正数 a 的平方根的一种古老方法，可以表示为

$$x_{i+1} = \frac{x_i + a / x_i}{2}$$

证明该公式是建立在牛顿-拉弗森算法基础上的

总结



“不幸”是一所没人报考的大学，但它年年招生。
能毕业的，都是强者





to be continued....

wangyong@ucas.ac.cn

<http://people.ucas.ac.cn/~wangyong>

Thank you !