

# 第4章 非线性方程求根

本章讨论求非线性方程

$$f(x)=0 \quad (4.1)$$

的根的问题. 其中 $f(x)$ 一般是非线性函数, 如

$$f(x)=3x^5-2x^4+8x^2-7x+1,$$

$$f(x)=e^{2x+1}-x\ln(\sin x)-2,$$

等等.

方程 $f(x)=0$ 的解 $\alpha$ 称为它的**根**, 或称为函数 $f(x)$ 的**零点**.

设 $f(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上连续且 $f(a)f(b)<0$ . 根据连续函数的介值定理, 区间 $[a, b]$ 上必有方程 $f(x)=0$ 的根, 称这样的区间 $[a, b]$ 为方程 $f(x)=0$ 的一个**有根区间**.

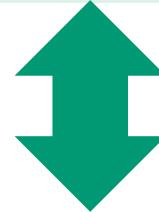
# 关于重根的定义与基本性质

称 $\alpha$ 是方程 $f(x)=0$ 的 $m$ 重根，是指 $f(x)=(x-\alpha)^m h(x)$ ，其中 $h(x)$ 在 $x=\alpha$ 处连续且 $h(\alpha)\neq 0$ .

当 $m=1$ 时，称 $\alpha$ 是方程  $f(x) = 0$ 的单根.

若 $f(x)$ 在 $\alpha$ 处充分光滑(也即任意阶连续可微)，则有

$\alpha$ 是方程  $f(x)=0$ 的 $m$ 重根.



$f(\alpha)=f'(\alpha)=\dots=f^{(m-1)}(\alpha)=0, f^{(m)}(\alpha)\neq 0.$

请思考：

- 1) 此结论为什么成立？
- 2) 重根的几何含义.

## 4.1 二 分 法

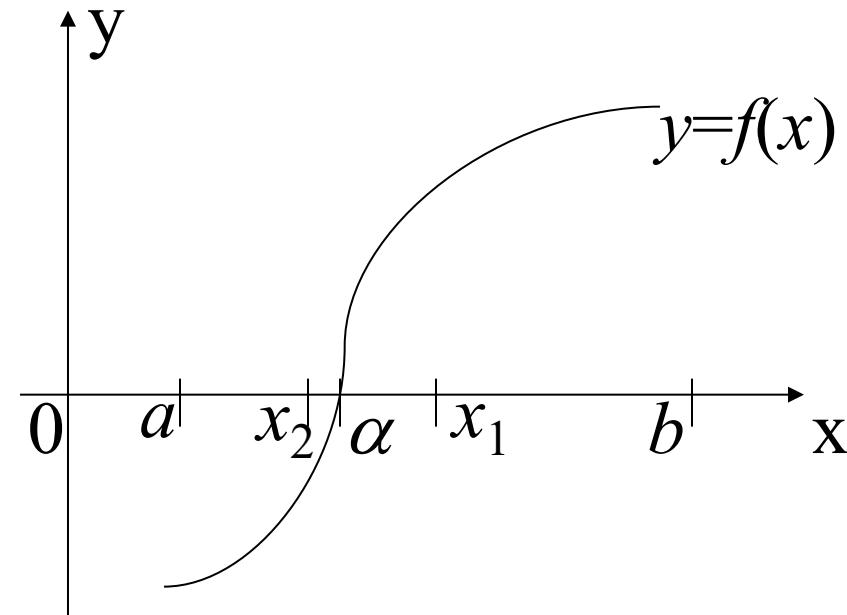
设  $f(x)$  在区间  $[a, b]$  上连续且  $f(a)f(b) < 0$ .

记  $a_0 = a, b_0 = b$ , 计算  $x_1 = \frac{a_0 + b_0}{2}$ ,

若  $|f(x_1)| < \varepsilon$ , 则取  $\alpha \approx x_1$ ; 否则,

若  $f(a_0)f(x_1) < 0$ , 取  $a_1 = a_0, b_1 = x_1$ ;

若  $f(a_0)f(x_1) > 0$ , 取  $a_1 = x_1, b_1 = b_0$ .



新的有根区间  $[a_1, b_1]$  长度是有根区间  $[a_0, b_0]$  长度的一半.

再对有根区间  $[a_1, b_1]$  重复上面运算, 即计算:  $x_2 = \frac{a_1 + b_1}{2}$ ,

若  $|f(x_2)| < \varepsilon$ , 则取  $\alpha \approx x_2$ ; 否则,

若  $f(a_1)f(x_2) < 0$ , 取  $a_2 = a_1, b_2 = x_2$ ;

若  $f(a_1)f(x_2) > 0$ , 取  $a_2 = x_2, b_2 = b_1$ ,

新的有根区间 $[a_2, b_2]$ 长度是有根区间 $[a_1, b_1]$ 长度的一半. 一直进行下去, 直到求出有根区间 $[a_k, b_k]$ . 此时,

$$|x_k - \alpha| \leq b_k - a_k \leq \frac{b_{k-1} - a_{k-1}}{2} \dots \leq \frac{b_0 - a_0}{2^k} = \frac{b - a}{2^k}.$$

可见,  $k$ 趋向无穷大时,  $x_k$ 收敛于 $\alpha$ .

在计算过程中, 若出现 $b_k - a_k < \varepsilon$ , 或 $|f(x_k)| < \varepsilon$ . 则可取 $x_k$ 作为方程 $f(x)=0$ 的近似根, 终止运算.

若要 $|x_k - \alpha| < \varepsilon$ , 只要

$$\frac{b - a}{2^k} < \varepsilon$$

也即

$$k > \log_2 \frac{b - a}{\varepsilon}.$$

例1用二分法求 $x^3+4x-10=0$ 在区间[1, 2]内根的近似值, 并估计误差.

解: 这里 $f(x)=x^3+4x-7$ ,  $f(1)f(2)=(-2)\times 9=-18<0$ , 而且  
 $f'(x)=3x^2+4>0$ , 所以 $f(x)=0$ 在[1, 2]区间有唯一根.

取 $x_1=1.5$ , 由于 $f(x_1)=2.375$ , 得新有根区间[1, 1.5];  
再取 $x_2=1.25$ , 由于 $f(x_2)=-0.0468$ , 得新有根区间[1.25, 1.5];  
取 $x_3=1.375$ , 由于 $f(x_3)=1.0996$ , 得新有根区间[1.25, 1.375];  
取 $x_4=1.3125$ , 由于 $f(x_4)=0.511$ , 得新有根区间[1.25, 1.3125];  
.....

取 $x_{10}=1.254882813$ , 得有根区间[1.254882813, 1.255859375],  
 $x_{11}=1.255371094$ ,  $f(x_{11})=-0.000105285$ ;  
取 $\alpha \approx x_{11}=1.255371094$ 作为方程根的近似值, 且有误差估计

$$|x_{11} - \alpha| \leq b_{11} - a_{11} = \frac{b_{10} - a_{10}}{2} = \frac{1.255859375 - 1.254882813}{2} \leq 0.00049$$

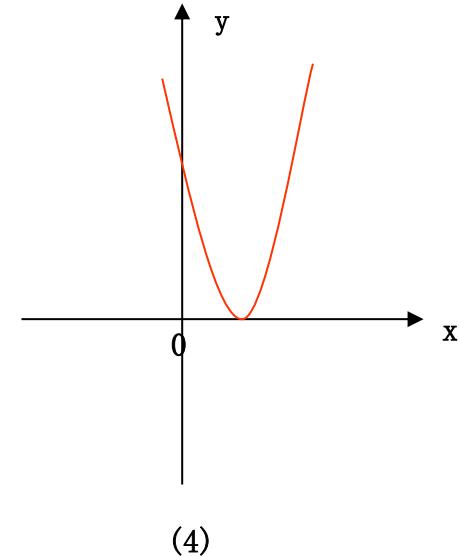
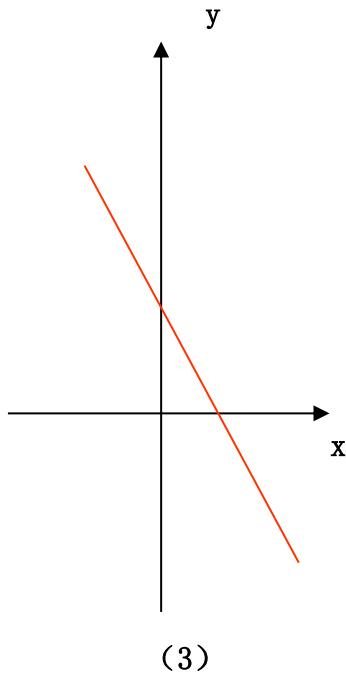
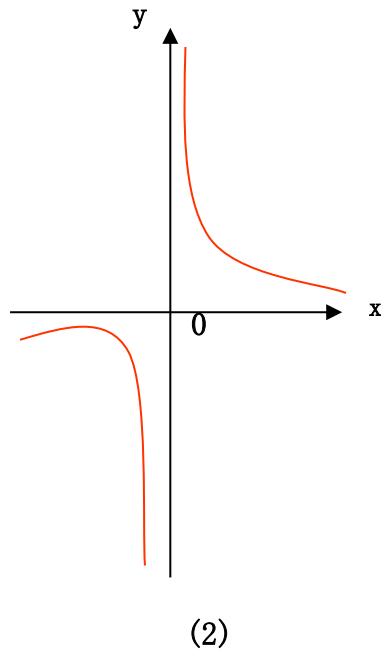
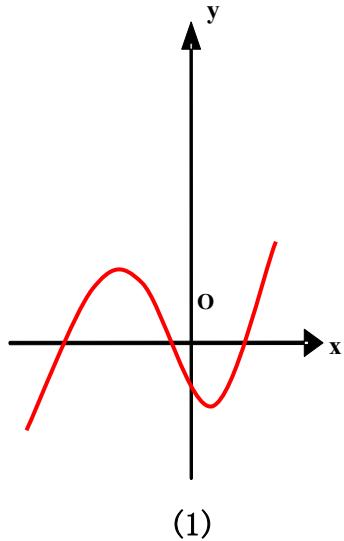
如果取精度阈值  $\varepsilon = 10^{-5}$ , 则要使  $|x_k - \alpha| < \varepsilon$ ,

只需

$$\frac{b - a}{2^k} < \varepsilon,$$

也即  $k > \log_2 \frac{b - a}{\varepsilon} = 5 \log_2 10 \approx 16.61$ . 即取  $\alpha \approx x_{17}$  即可.

例 下列图象中不能用二分法求函数零点的是（ ）.



二分法运算简便, 易于在计算机上实现. 但是,

1. 若方程 $f(x)=0$ 在区间 $[a, b]$ 上有多个根, 二分法每次只能求出其中的一个根.
2. 当方程 $f(x)=0$ 在区间 $[a, b]$ 有重根时, 也未必满足条件 $f(a)f(b)<0$ , 此时不方便使用二分法.
3. 二分法不能求方程的复根.
4. 此外, 二分法的收敛速度也不是很快.

因此, 二分法一般不单独使用, 而多用于为其他方法提供一个比较好的初始近似值.

## 4.2 简单迭代法

### 4.2.1 简单迭代法的一般形式

首先把方程 $f(x)=0$ 改写成等价(同解)形式

$$x=\varphi(x).$$

取一个合适的初始值 $x_0$ , 然后做迭代

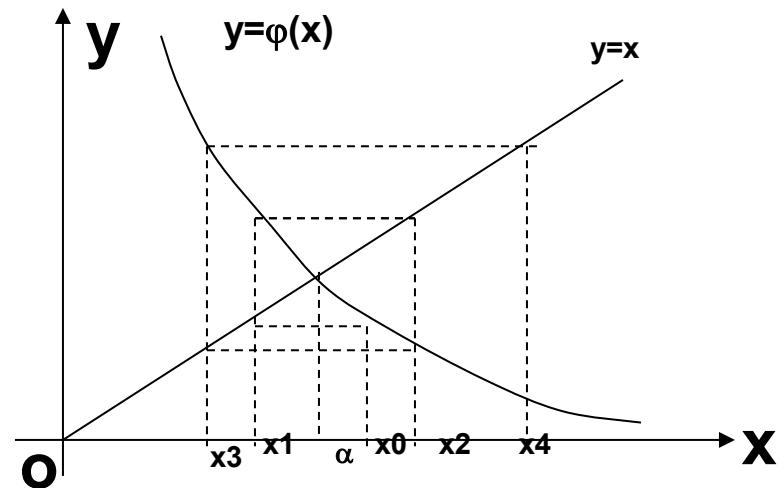
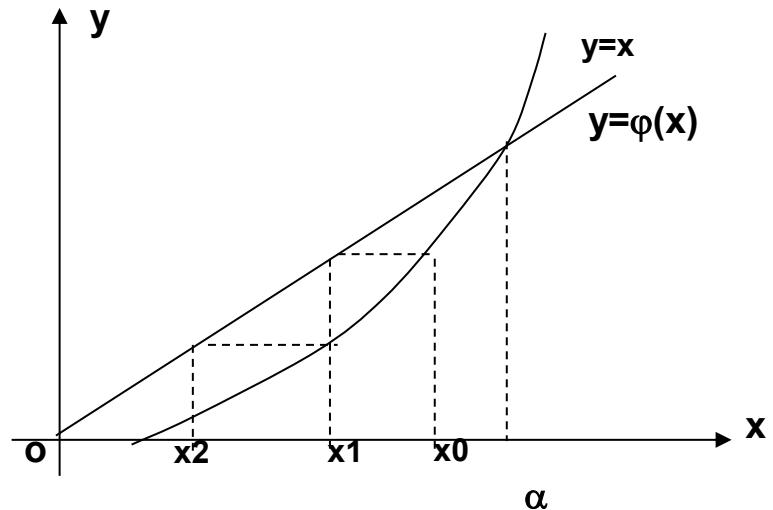
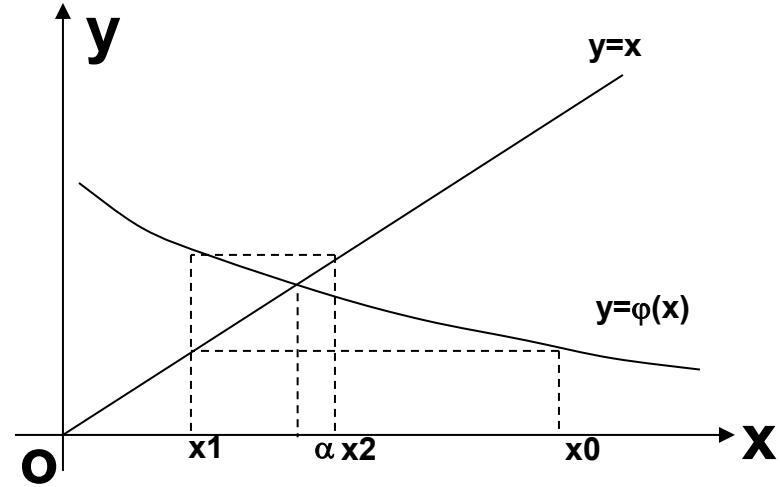
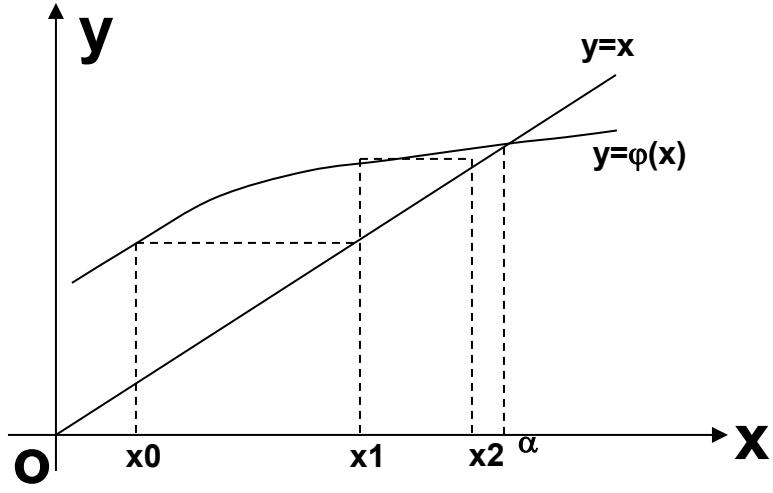
$$x_{k+1}=\varphi(x_k), k=0, 1, 2, \dots \quad (4.1)$$

得到迭代序列 $\{x_k\}$ .

如果 $x_k \rightarrow \alpha$ , 则有 $\alpha=\varphi(\alpha)$ , 即 $\alpha$ 是方程 $f(x)=0$ 的根.

这种求方程根的方法称为**简单迭代法**, 或**逐次逼近法**. 其中 $\varphi(x)$ 称为**迭代函数**, 式(4.1)称为**迭代格式**. 若迭代序列 $\{x_k\}$ 收敛, 则称**简单迭代法是收敛的**.

# 简单迭代法的迭代原理示意图



问：以上迭代过程都收敛吗？

例2 求方程 $x^4-3x-2=0$ 在[1, 2]内的根.

解: 记 $f(x)=x^4-3x-2$ , 则 $f(1)f(2)=-32<0$ , 而且

$$f'(x)=4x^3-3\geq 1>0, \text{ 当 } x\in[1, 2].$$

所以方程 $x^4-3x-2=0$ 在区间[1, 2]内存在惟一的根.

改写原方程为等价方程.

方案1:

$$x = \sqrt[4]{3x + 2}$$

建立迭代格式

$$x_{k+1} = \sqrt[4]{3x_k + 2}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

如果取初值 $x_0=1.5$ , 计算结果见下表.

$k$	$x_k$	$k$	$x_k$
0	1.5	5	1.618013
1	1.596718	6	1.618030
2	1.614247	7	1.618033
3	1.617363	8	1.618034
4	1.617915	9	1.618034

由计算结果知 $x_9 \approx x_8$ , 因此可取 $\alpha \approx x_9 = 1.618034$ .

## 其他方案试做：

此题的方程也可改写成 $x=(x^4-2)/3$ , 建立迭代格式

$$x_{k+1} = (x_k^4 - 2)/3, k=0,1,2,\dots$$

如果取初值 $x_0=1.5$ , 计算结果见下表.

$k$	$x_k$	$k$	$x_k$
0	1.5	8	-0.617881
1	1.020833	9	-0.618082
2	-0.304676	10	-0.618019
3	-0.663794	11	-0.618039
4	-0.601951	12	-0.618032
5	-0.622902	13	-0.618035
6	-0.616483	14	-0.618034
7	-0.618520	15	-0.618034

序列 $\{x_k\}$ 仍然收敛, 但是收敛到方程在区间[1, 2]外的根.

若取初值 $x_0=1.7$ , 迭代计算可得

$$x_1=2.117367, x_2=6.033156, x_3=440.9617, \dots$$

此时, (很有可能)  $x_k \rightarrow \infty$ , 也即迭代格式(很可能)是不收敛的.

以上算例告诉我们:

1. 迭代函数 $\varphi(x)$ 的选取是非常重要的;
2. 对于非线性方程迭代求根, 初值 $x_0$ 的选取也很重要. 一般须谨慎选取迭代初值.

## 4.2.2 简单迭代法的收敛条件

**定义4.1** 设 $\varphi(x)$ 为定义在区间I上的函数, 且对任何 $x \in I$ , 均有 $\varphi(x) \in I$ , 则称 $\varphi(x)$ 为**I到自身的映射**.

**定义4.2** 设 $\varphi(x)$ 为I到自身的映射, 且存在常数 $L$ 满足 $0 < L < 1$ , 使对任何 $x_1, x_2 \in I$ , 有

$$|\varphi(x_2) - \varphi(x_1)| \leq L|x_2 - x_1|,$$

则称 $\varphi(x)$ 为I上的**压缩映射**,  $L$ 称为**Lipschitz(李普希兹)常数**.

**定理4.1** 若 $\varphi(x)$ 为I上的压缩映射, 则 $\varphi(x)$ 为I上的连续函数.

**定理4.2** 设 $\varphi(x)$ 为I到自身的映射, 且 $\varphi(x) \in C^1(I)$ . 若存在 $L$ , 使对于任意的 $x \in I$ 均有 $|\varphi'(x)| \leq L < 1$ , 则 $\varphi(x)$ 为I上的压缩映射.

**证明:** 由题设条件知, 对任意 $x_1, x_2 \in I$ , 有

$$|\varphi(x_2) - \varphi(x_1)| = |\varphi'(\xi)| |x_2 - x_1| \leq L|x_2 - x_1|. \text{ 得证.}$$

**定义4.3** 若 $\varphi(x)$ 为I到自身上的映射, 且 $\alpha \in I$ 满足 $\alpha = \varphi(\alpha)$ , 则称 $\alpha$ 为 $\varphi(x)$ 的**不动点**.

**定理4.3 (压缩映射原理)** 若 $\varphi(x)$ 为I上的压缩映射, 则 $\varphi(x)$ 在I上存在唯一的一个不动点 $\alpha$ , 且对任何 $x_0 \in I$ , 由迭代格式

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

产生的序列 $\{x_k\}$ 收敛于 $\varphi(x)$ 的不动点 $\alpha$ .

**证明:**

1. 存在性.

设 $I=[a, b]$ , 做函数 $\psi(x) = \varphi(x) - x$ .

由于 $x \in I$ 时,  $\varphi(x) \in I$ , 则 $\psi(a) = \varphi(a) - a \geq 0$ ,  $\psi(b) = \varphi(b) - b \leq 0$ .

由 $\varphi(x)$ 的连续性, 必存在 $\alpha \in I$ , 使 $\psi(\alpha) = \varphi(\alpha) - \alpha = 0$ , 即 $\alpha = \varphi(\alpha)$ ,  $\alpha$ 就是 $\varphi(x)$ 的不动点.

## 2. 唯一性.

假设 $\varphi(x)$ 在I上有两个不同的不动点 $\alpha$ 与 $\beta$ , 则由压缩映射的定义可得

$$|\alpha-\beta|=|\varphi(\alpha)-\varphi(\beta)|\leq L|\alpha-\beta|<|\alpha-\beta|.$$

矛盾. 所以假设错误, 即 $\varphi(x)$ 在I上只能有一个不动点.

## 3. 收敛性.

对任意 $x_0 \in I$ , 有 $x_1 = \varphi(x_0) \in I$ , 递推得 $\{x_k\} \in I$ , 设 $\alpha$ 是 $\varphi(x)$ 的不动点, 则

$$\begin{aligned}|x_k - \alpha| &= |\varphi(x_{k-1}) - \varphi(\alpha)| \leq L|x_{k-1} - \alpha| \\ &\leq L^2|x_{k-2} - \alpha| \leq \dots \leq L^k|x_0 - \alpha|.\end{aligned}$$

由于 $0 < L < 1$ , 所以 $L^k|x_0 - \alpha| \rightarrow 0$ , ( $k \rightarrow +\infty$ 时), 所以

$$|x_k - \alpha| \rightarrow 0, (k \rightarrow +\infty \text{时}).$$

也即迭代解 $x_k$ 收敛于 $\alpha$ , 得证.

## 思考

1. 定理4.3是充分条件还是充要条件?
2. 若 $\varphi(x)$ 处处不满足压缩映射条件, 会怎样?

**推论** 若  $\varphi(x) \in C^1[a, b]$ , 且满足

1.  $a \leq \varphi(x) \leq b, \forall x \in [a, b];$
2.  $|\varphi'(x)| \leq L < 1, \forall x \in [a, b],$

则迭代格式  $x_{k+1} = \varphi(x_k), k=0, 1, 2, \dots$ , 对于  $\forall x_0 \in [a, b]$  都收敛于方程  $x = \varphi(x)$  在区间  $[a, b]$  的唯一根  $\alpha$ .

**定理4.4** 若  $\alpha = \varphi(\alpha)$ , 而在  $I = [\alpha - \delta, \alpha + \delta]$  上  $\varphi(x)$  满足

$$|\varphi(x) - \varphi(\alpha)| \leq L|x - \alpha|,$$
 也称“局部压缩映射条件”

这里 Lipschitz 常数  $L$  满足  $0 < L < 1$ , 则当  $x_0 \in [\alpha - \delta, \alpha + \delta]$  时有

- (1) 由迭代  $x_{k+1} = \varphi(x_k)$  产生的迭代序列  $\{x_k\} \in I;$
- (2)  $\lim_{k \rightarrow \infty} x_k = \alpha;$
- (3)  $\alpha$  是  $I$  上  $\varphi(x)$  的唯一不动点.

**推论** 若  $\alpha=\varphi(\alpha)$ ,  $\varphi(x)$  在  $\alpha$  附近具有一阶连续导数, 且  $|\varphi'(\alpha)|<1$ , 则存在  $\delta>0$ , 当  $x_0 \in I=[\alpha-\delta, \alpha+\delta]$  时, 有

- (1) 由迭代  $x_{k+1}=\varphi(x_k)$  产生的迭代序列  $\{x_k\} \in I$ ;
- (2)  $\lim_{k \rightarrow \infty} x_k = \alpha$ ;
- (3)  $\alpha$  是  $I$  上  $\varphi(x)$  的唯一不动点.

此时  $x_0$  须取在  $\alpha$  附近的某个邻域内

**证明思路:** 由于  $|\varphi'(\alpha)|<1$ , 也即存在  $L>0$ , 使  $|\varphi'(\alpha)| \leq L < 1$ , 再根据函数  $|\varphi'(x)|$  的连续性可知, 存在  $\delta>0$ , 使对任何  $x \in I=[\alpha-\delta, \alpha+\delta]$  都有

$$|\varphi'(x)| \leq L < 1.$$

然后采用与前面定理类似的讨论即可得到本命题的诸结论.

**定理4.5** 若 $\varphi(x)$ 为I上压缩映射,  $L$ 为相应的Lipschitz常数满足条件 $0 < L < 1$ , 则 $\forall x_0 \in I$ , 由迭代

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

产生的迭代序列 $\{x_k\}$ 满足:

$$|x_k - \alpha| \leq \frac{L}{1-L} |x_k - x_{k-1}|$$

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

证明: 由于  $|x_{k+1} - x_k| = |\varphi(x_k) - \varphi(x_{k-1})| \leq L|x_k - x_{k-1}|$ ,

$$|x_{k+1} - \alpha| = |\varphi(x_k) - \varphi(\alpha)| \leq L|x_k - \alpha|.$$

因此  $|x_{k+1} - x_k| = |(x_{k+1} - \alpha) - (x_k - \alpha)| \geq |x_k - \alpha| - |x_{k+1} - \alpha| \geq (1-L)|x_k - \alpha|$ .

故  $|x_k - \alpha| \leq \frac{1}{1-L} |x_{k+1} - x_k| \leq \frac{L}{1-L} |x_k - x_{k-1}| \leq \frac{L^k}{1-L} |x_1 - x_0|$

证毕.

由误差估计式可见, 对任一 $\varepsilon > 0$ , 要使 $|x_k - \alpha| < \varepsilon$ , 只需

$$\frac{L^k}{1-L} |x_1 - x_0| < \varepsilon$$

也即

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

再取满足条件的最小的 $k$ 即可(向上取整).

例3 求方程 $xe^x - 1 = 0$ 在0.5附近的根, 精度要求 $|x_k - x_{k-1}| < \varepsilon = 10^{-3}$ .

解 可以验证方程 $xe^x - 1 = 0$ 在区间[0.5, 0.6]内仅有一个根.

改写方程为 $x = e^{-x}$ , 建立迭代格式

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

可以验证:  $\varphi(x) = e^{-x}$ , 在[0.5, 0.6]上有 $|\varphi'(x)| \leq e^{-0.5} \approx 0.6 < 1$ .

取初值 $x_0 = 0.5$ , 计算得

$k$	$x_k$	$ x_k - x_{k-1} $	$k$	$x_k$	$ x_k - x_{k-1} $
0	0.5		6	0.56486	0.00631
1	0.60653	0.10653	7	0.56844	0.00358
2	0.54524	0.06129	8	0.56641	0.00203
3	0.57970	0.03446	9	0.56756	0.00115
4	0.56006	0.01964	10	0.56691	0.00065
5	0.57117	0.01111			

转例5

从计算结果上来看，此时迭代是收敛的.所以，可取根的近似解

$$\alpha \approx x_{10} = 0.56691.$$

若迭代函数为压缩映射，如果精度要求为 $|x_k - \alpha| < \varepsilon = 10^{-5}$ ，则由

$$\begin{aligned} k &> \ln \frac{\varepsilon(1-L)}{|x_1 - x_0|} \div \ln L \\ &= \ln \frac{0.4 \times 10^{-5}}{0.10653} \div \ln 0.6 \approx 19.95 \end{aligned}$$

可知，迭代20次即可满足精度要求.

然而，以上迭代函数 $\varphi(x) = e^{-x}$ 是区间[0.5, 0.6]上的压缩映射吗？请仔细思考.

具体讨论见黑板.

### 4.2.3 简单迭代法的误差分析与收敛阶

**定义4.4** 设迭代序列 $\{x_k\}$ 收敛于 $\alpha$ , 记误差 $e_k=x_k-\alpha$ , 如果存在正实数 $p$ 和非零常数 $C$ , 使得

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

或

$$|x_{k+1}-\alpha| \approx C|x_k-\alpha|^p, k \gg 1,$$

则称序列 $\{x_k\}$ 是

阶收敛的

, 称 $p$ 是收敛阶,  $C$ 是渐近误差常数.

$p=1$ 时称为线性收敛;  $p>1$ 时称为超线性收敛;  $p=2$ 时称为平方收敛.

设简单迭代法的迭代函数 $\varphi(x)$ 充分光滑, 由于

$$|e_{k+1}| = |x_{k+1} - \alpha| = |\varphi(x_k) - \varphi(\alpha)| = |\varphi'(\xi_k)| |e_k|.$$

所以, 当 $\varphi'(\alpha) \neq 0$ 时, 有

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{|e_{k+1}|}{|e_k|} = \lim_{k \rightarrow \infty} |\varphi'(\xi_k)| = |\varphi'(\alpha)| \neq 0$$

所以, 当 $\varphi'(\alpha) \neq 0$ 时, 简单迭代法只是线性收敛的.

设 $\varphi'(\alpha) = \varphi''(\alpha) = \dots = \varphi^{(p-1)}(\alpha) = 0$ , 但 $\varphi^{(p)}(\alpha) \neq 0$ , 由于

$$\begin{aligned} \varphi(x_k) &= \varphi(\alpha) + \varphi'(\alpha)(x_k - \alpha) + \frac{1}{2!} \varphi''(\alpha)(x_k - \alpha)^2 + \dots \\ &\quad + \frac{1}{(p-1)!} \varphi^{(p-1)}(\alpha)(x_k - \alpha)^{p-1} + \frac{1}{p!} \varphi^{(p)}(\xi_k)(x_k - \alpha)^p, \end{aligned}$$

所以

$$|e_{k+1}| = |x_{k+1} - \alpha| = |\varphi(x_k) - \varphi(\alpha)| = \frac{1}{p!} |\varphi^{(p)}(\xi_k)| |e_k|^p$$

于是

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{|e_{k+1}|}{|e_k|^p} = \lim_{k \rightarrow \infty} \frac{1}{p!} |\varphi^{(p)}(\xi_k)| = \frac{1}{p!} |\varphi^{(p)}(\alpha)| \neq 0$$

此时, 迭代法是 $p$ 阶收敛的.

综上所述, 我们得到以下结论.

**定理4.6** 设  $\alpha = \varphi(\alpha)$ ,  $\varphi(x)$  在  $\alpha$  的邻域充分光滑, 且满足

$$\varphi'(\alpha) = \varphi''(\alpha) = \dots = \varphi^{(p-1)}(\alpha) = 0, \quad \varphi^{(p)}(\alpha) \neq 0, \quad p \geq 1,$$

则当初值  $x_0$  充分靠近  $\alpha$  时, 迭代格式

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

是  $p$  阶收敛的, 且满足条件

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{|e_{k+1}|}{|e_k|^p} = \frac{1}{p!} |\varphi^{(p)}(\alpha)| \neq 0$$

下面介绍**Aitken**加速算法, 此方法可对线性收敛的简单迭代法起到加速作用, 而且可应用于其它数值方法中.

由于

$$x_{k+1} - \alpha = \varphi'(\xi_1)(x_k - \alpha)$$

$$x_{k+2} - \alpha = \varphi'(\xi_2)(x_{k+1} - \alpha)$$

假设  $\varphi'(\xi_1) \approx \varphi'(\xi_2)$ , 则有

$$\frac{x_{k+1} - \alpha}{x_{k+2} - \alpha} \approx \frac{x_k - \alpha}{x_{k+1} - \alpha}$$

即

$$(x_{k+1} - \alpha)^2 \approx (x_k - \alpha)(x_{k+2} - \alpha)$$

$$x_{k+1}^2 - 2x_{k+1}\alpha + \alpha^2 \approx x_k x_{k+2} - (x_k + x_{k+2})\alpha + \alpha^2$$

解得

$$\alpha \approx \frac{x_k x_{k+2} - x_{k+1}^2}{x_{k+2} - 2x_{k+1} + x_k}$$

如果记

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

则序列  $\{\hat{x}_k\}$  要比序列  $\{x_k\}$  更快地收敛于  $\alpha$ ，

可构造如下的**Aitken** 加速算法：

$$\begin{cases} y_k = \varphi(x_k) \\ z_k = \varphi(y_k) \\ x_{k+1} = x_k - \frac{(y_k - x_k)^2}{z_k - 2y_k + x_k}, \quad k = 0, 1, 2 \dots \end{cases}$$

注意, 如果第 $k$ 步发生 $z_k - 2y_k + x_k = 0$ , 就终止计算, 取 $\alpha \approx x_k$ .

例4 分别用简单迭代法和Aitken加速算法求方程

$x = 1.6 + 0.99 \cos x$  在  $x_0 = \pi/2$  附近的根. ( $\alpha = 1.585471802$ )

取  $x_0 = \pi/2$ , 计算结果如下

$k$	简单迭代法		$k$	Aitken算法	
	$x_k$	$ x_k - x_{k-1} $		$x_k$	$ x_k - x_{k-1} $
0	1.57080		0	1.5707963	
1	1.6	0.0292	1	1.58547258	0.01467628
2	1.57109	0.02891	2	1.58547180	0.00000078
3	1.59971	0.02862			
4	1.57138	0.02833			

## § 4.3 Newton迭代法

**Newton**迭代法是求方程根的重要方法之一，其最大优点是在方程的单根附近具有平方收敛，而且Newton迭代法还可用来求方程的重根、复根及非线性方程组。

### 4.3.1 Newton迭代公式

设 $f(x)$ 在有根区间 $[a, b]$ 上二阶连续可微， $x_0$ 是根 $\alpha$ 的某个近似值，因为

$$f(x) = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0) + \frac{f''(\xi_0)}{2}(x - x_0)^2$$

故可取 $f(x) \approx f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0)$ ，使方程 $f(x)=0$ 近似化为

$$f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0) = 0.$$

若 $f'(x_0) \neq 0$ ，则上述方程的解为

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

得到根 $\alpha$ 的新的近似值 $x_1$ . 一般地, 在 $x_k$ 附近线性化方程为

$$f(x_k) + f'(x_k)(x - x_k) = 0.$$

设 $f'(x_k) \neq 0$ , 其解为

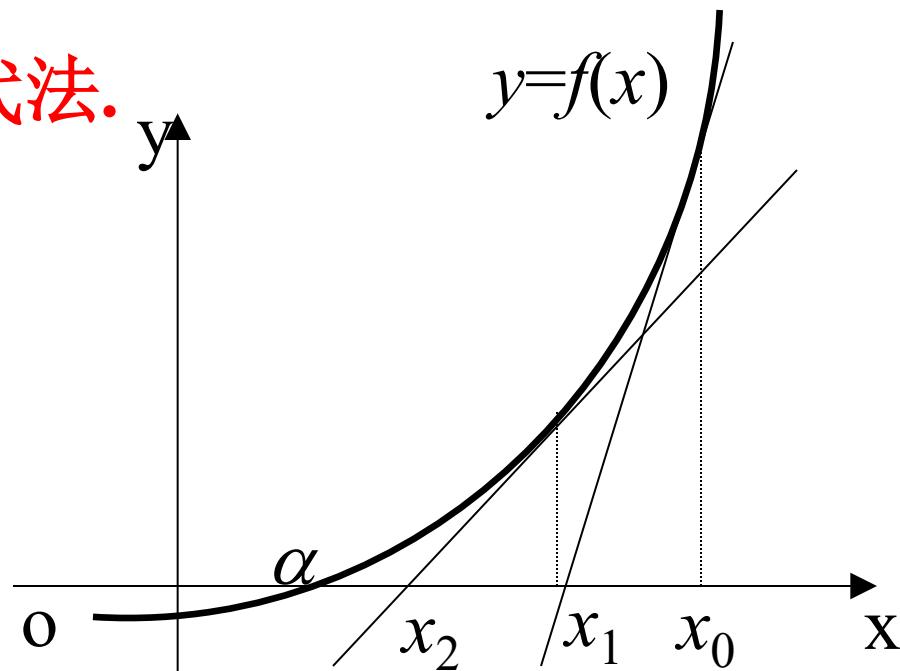
$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}, \quad k = 0, 1, 2, \dots \quad (4.4)$$

迭代格式(4.4)称为**Newton迭代法**.

直线  $y = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0)$

就是  $y - f(x_0) = f'(x_0)(x - x_0)$

Newton迭代法也叫**切线法**.



## § 4.3.2 Newton迭代法的收敛性

Newton迭代法相当于取迭代函数

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

的简单迭代法.

思考: 此迭代函数的不动点是否是方程 $f(x)=0$ 的根?

因为

$$\varphi'(x) = 1 - \frac{[f'(x)]^2 - f(x)f''(x)}{[f'(x)]^2} = \frac{f(x)f''(x)}{[f'(x)]^2}$$

如果 $\alpha$ 是 $f(x)=0$ 的单根, 即 $f(\alpha)=0$ , 但 $f'(\alpha)\neq 0$ , 则有 $\varphi'(\alpha)=0$ ,

由定理4.4的推论

由定理4.6

可知Newton迭代法此时在根 $\alpha$ 附近是收敛的, 而且收敛阶大于1.

更具体地, 因为

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

所以

$$f(\alpha) = f(x_k) + f'(x_k)(\alpha - x_k) + \frac{f''(\xi_k)}{2}(\alpha - x_k)^2$$

注意到  $f(\alpha)=0$ , 于是可得

$$\alpha = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)} - \frac{f''(\xi_k)}{2f'(x_k)}(\alpha - x_k)^2 = x_{k+1} - \frac{f''(\xi_k)}{2f'(x_k)}(\alpha - x_k)^2$$

于是有

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{x_{k+1} - \alpha}{(x_k - \alpha)^2} = \lim_{k \rightarrow \infty} \frac{f''(\xi_k)}{2f'(x_k)} = \frac{f''(\alpha)}{2f'(\alpha)}$$

可见, (当  $f'(\alpha) \neq 0$  时) Newton 迭代法至少是平方收敛的.

# 关于Newton迭代法的初值选取

由于

$$\frac{x_{k+1} - \alpha}{(x_k - \alpha)^2} = \frac{f''(\xi_k)}{2f'(x_k)}$$

若记

$$C = \frac{M_2}{2m_1}$$

其中  $M_2 = \max |f''(x)|$ ,  $m_1 = \min |f'(x)|$ ,

则有  $|x_{k+1} - \alpha| \leq C|x_k - \alpha|^2$ .

因此

$$C|x_{k+1} - \alpha| \leq (C|x_k - \alpha|)^2 \leq (C|x_{k-1} - \alpha|)^4 \leq \dots \leq (C|x_0 - \alpha|)^{2^{k+1}}.$$

可见, 当  $C|x_0 - \alpha| < 1$ , 即

$$|x_0 - \alpha| < 2m_1/M_2 \text{ 时},$$

Newton迭代法是收敛的.

思考: 如果有根区间的长度  $< 2m_1/M_2$ , 那么.....

**定理4.7** 设 $f(x)$ 在单根 $\alpha$ 附近具有二阶连续导数, 则对充分接近 $\alpha$ 的初值 $x_0$

(当 $|x_0 - \alpha| < 2m_1/M_2$ , 其中 $M_2 = \max|f''(x)|$ ,  $m_1 = \min|f'(x)|$ ),

Newton迭代法产生的序列 $\{x_k\}$ 收敛于 $\alpha$ , 并且

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{x_{k+1} - \alpha}{(x_k - \alpha)^2} = \frac{f''(\alpha)}{2f'(\alpha)}$$

**例5** 用Newton迭代法求方程 $xe^x - 1 = 0$ 在0.5附近的根, 精度要求 $\varepsilon = 10^{-5}$ .

解: Newton迭代格式为

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

取 $x_0 = 0.5$ , 计算结果如下:

$k$	$x_k$	$f(x_k)$	$ x_k - x_{k-1} $
0	0.5	-0.17563936	
1	0.57102044	0.01074751	0.07102044
2	0.56715557	0.00003393	0.00386487
3	0.56714329	0.0000000003	0.00001228
4	0.56714329	0.0000000003	0.0000000000

从结果可见, Newton迭代法迭代3次已获得精确到小数点后四位的近似解, 迭代4次已获得精确到小数点后八位的近似解. 与例3比较可见Newton迭代法收敛的确实快.

例3

### § 4.3.3 Newton迭代法的变形

#### 1. 简化的Newton迭代法

为了简化计算 $f'(x_k)$ , 采用迭代格式

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{M}, k = 0, 1, \dots$$

称为**简化Newton迭代法**.

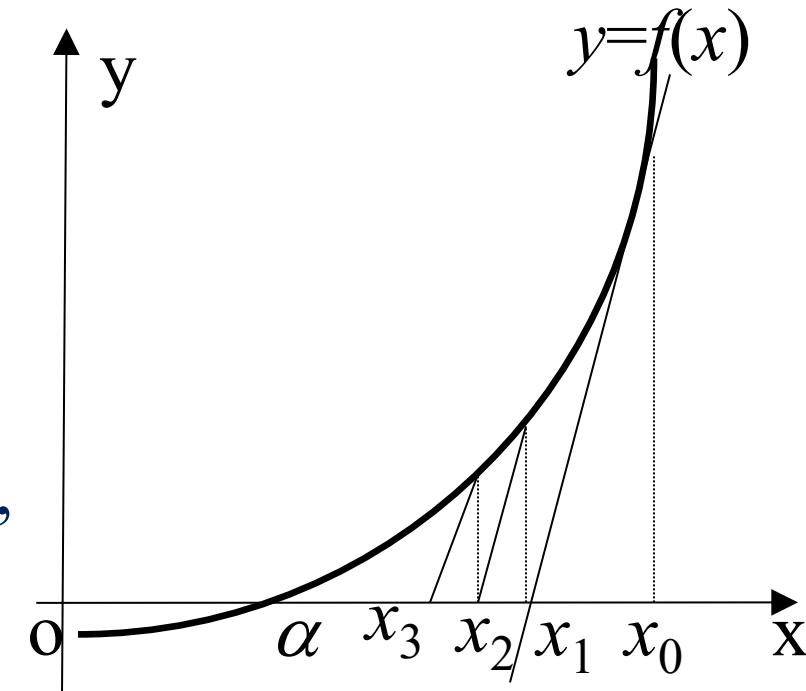
若

$M$ 与 $f'(x)$ 同号,  $|M| > (1/2)\max|f'(x)|$ ,  
则存在区间  $I = [\alpha - \delta, \alpha + \delta]$ , 简化  
Newton迭代法对 $x_0 \in I$ 收敛.

通常取 $M = f'(x_0)$ .

简化Newton迭代法**一般**只具有线性收敛性.

(特殊情形下也许会有“超常”表现)



## 2. 割线法

因为  $f'(x_k) \approx \frac{f(x_k) - f(x_{k-1})}{x_k - x_{k-1}}$ ,

为了简化计算  $f'(x_k)$ , 采用迭代格式

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

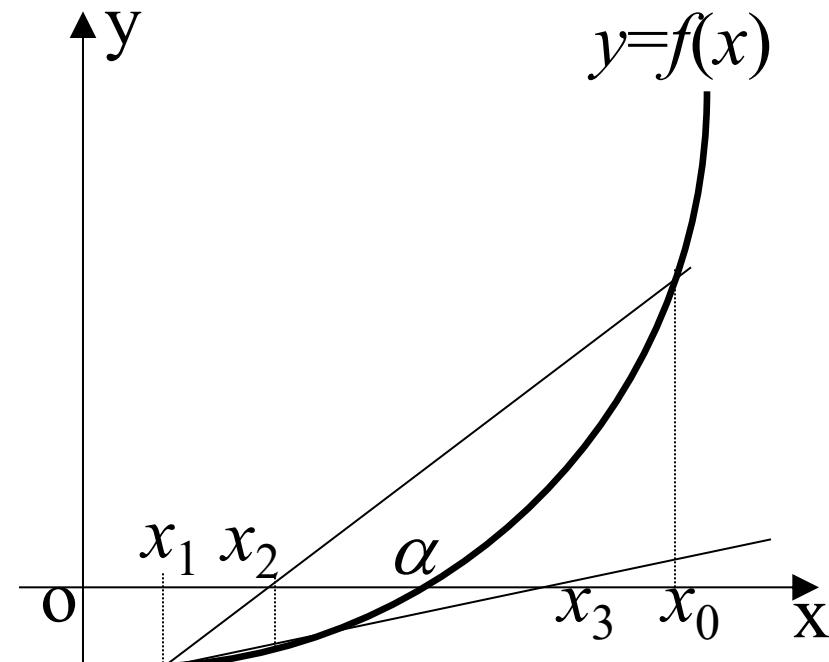
此格式称为**割线法**.

若  $f(x)$  在根  $\alpha$  附近二次连续可微, 且  $f'(\alpha) \neq 0$ , 可以证明割线法是收敛的, 且有

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{e_{k+1}}{e_k e_{k-1}} = \frac{f''(\alpha)}{2f'(\alpha)}.$$

割线法收敛的阶为  $p = \frac{1 + \sqrt{5}}{2} \approx 1.618$ .

此方法需要2个  
迭代初值  $x_0$  和  $x_1$ .



## 可计算重根的Newton迭代法: 关于重根

称 $\alpha$ 是方程 $f(x)=0$ 的 $m$ 重根, 是指 $f(x)=(x-\alpha)^m h(x)$ , 其中 $h(x)$ 在 $x=\alpha$ 处连续且 $h(\alpha)\neq 0$ .

观察:

$$\begin{aligned}f'(x) &= m(x-\alpha)^{m-1}h(x) + (x-\alpha)^mh'(x) = (x-\alpha)^{m-1} [mh(x) + (x-\alpha)h'(x)] \\&= (x-\alpha)^{m-1} g(x)\end{aligned}$$

其中 $g(x) = mh(x) + (x-\alpha)h'(x)$ , 满足 $g(\alpha) = m h(\alpha) \neq 0$ .

**命题:** 若 $\alpha$ 是方程 $f(x)=0$ 的 $m$ 重根, 且 $f(x)$ 充分光滑, 则

$\alpha$ 是方程 $f'(x)=0$ 的 $m-1$ 重根;

$\alpha$ 是方程 $f''(x)=0$ 的 $m-2$ 重根;

...

$\alpha$ 是方程 $f^{(m-1)}(x)=0$ 的单根(即1重根);

还可以验证:  $\alpha$ 不是方程 $f^{(m)}(x)=0$ 的根.

### 3. 带参数 $m$ 的Newton迭代法

由于

$$[f(x)]^{\frac{1}{m}} = (x - \alpha)[h(x)]^{\frac{1}{m}}$$

可见,  $\alpha$ 恰是方程  $[f(x)]^{\frac{1}{m}} = 0$  的单根. 应用Newton迭代法得:

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

整理可得迭代格式:

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

称之为**带参数 $m$ 的Newton迭代法**. 它是求方程 $f(x)=0$ 的 **$m$ 重根**的**平方收敛**的迭代法.

#### 4. 可求重根的Newton迭代法(在重数未知时)

观察函数：

$$\begin{aligned} u(x) &= \frac{f(x)}{f'(x)} = \frac{(x - \alpha)^m h(x)}{m(x - \alpha)^{m-1} h(x) + (x - \alpha)^m h'(x)} \\ &= \frac{(x - \alpha)h(x)}{mh(x) + (x - \alpha)h'(x)} \\ &= (x - \alpha) \frac{h(x)}{mh(x) + (x - \alpha)h'(x)} = (x - \alpha)\bar{h}(x), \end{aligned}$$

其中

$$\bar{h}(x) = \frac{h(x)}{mh(x) + (x - \alpha)h'(x)}$$

可知

$$\bar{h}(\alpha) = \frac{h(\alpha)}{mh(\alpha) + (\alpha - \alpha)h'(\alpha)} = \frac{1}{m} \neq 0$$

可见,  $\alpha$ 恰是方程 $u(x)=0$ 的单根, 应用Newton迭代法有

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

由于  $u'(x) = \frac{f'(x)f''(x) - f(x)f'''(x)}{[f'(x)]^2} = 1 - \frac{f''(x)}{f'(x)} \frac{f(x)}{f'(x)}$

$$= 1 - \frac{f''(x)}{f'(x)} u(x),$$

因此

$$\frac{u(x)}{u'(x)} = \frac{u(x)}{1 - \frac{f''(x)}{f'(x)} u(x)}$$

或者  $\frac{u(x)}{u'(x)} = \frac{f(x)/f'(x)}{[f'(x)f''(x) - f(x)f'''(x)]/[f'(x)]^2}$

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

故得迭代格式

$$x_{k+1} = x_k - \frac{u(x_k)}{1 - A(x_k)u(x_k)}, \quad k = 0, 1, 2, \dots \quad (4.6)$$

其中  $A(x) = f''(x)/f'(x)$ .

上述格式也可写为

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)f'(x_k)}{[f'(x_k)]^2 - f(x_k)f''(x_k)} \quad (4.6')$$
$$k = 0, 1, 2, \dots$$

迭代格式(4.6)或(4.6')是求方程 $f(x)=0$ 重根的平方收敛的迭代法, 而且不需知道根的重数.

关于Newton迭代法的其他有效的收敛性判据以及其他类型的变形算法, 可参见有关文献.

## 例6 利用Newton迭代法求方程

$$f(x)=x^4-8.6x^3-35.51x^2+464.4x-998.46=0$$

的正实根.

解:  $y=f(x)$ 的图形为

可见, 方程在 $x=4$ 附近有一个重根, 在 $x=7$ 附近有一单根.

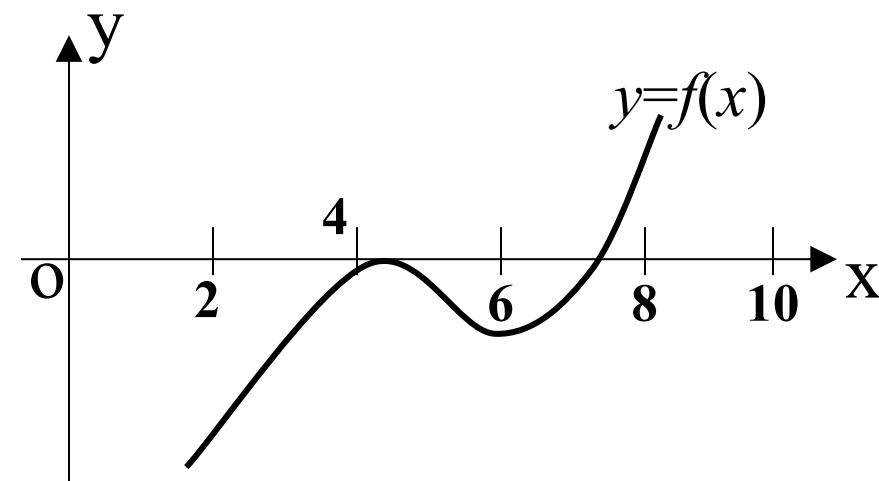
利用Newton迭代法

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

求方程的单根, 取初值 $x_0=7$ , 精度 $\varepsilon = 10^{-6}$ , 计算可得:

$$x_4=7.34846923, x_5=7.348469229, |x_5-x_4|=0.000000001.$$

可见, 迭代5次就得到满足精度的解 $x_5=7.348469229$ .



利用求重根的Newton迭代法(4.6)求重根, 取 $x_0=4$ , 可得

$$x_3=4.300000, x_4=4.300000, |x_4-x_3|=0.000000006.$$

可见, 迭代4次就得到满足精度的解 $x_4=4.300000$ .

然而, 若用一般的Newton迭代法(4.4)求重根, 取 $x_0=4$ , 虽然也收敛, 却需要迭代19次才能得到满足精度要求的解.

利用带参数2的Newton迭代法, 取 $x_0=4$ 可得

$$x_1=4.2999898.$$

用一般的Newton迭代法求重根, 可以证明理论上一般也是收敛的, 只是收敛阶为1. (留作思考题)

自修: 教材P96-98: 例4-8