# 第七章非线性方程 (组) 求根

### 内容提要

- 7.1 方程求根与二分法
- 7.2 不动点迭代法及其收敛性
- 7.3 牛顿法
- 7.4 弦截法 (割线法)
  - (7.5 非线性方程组)

求根问题包括下面三个问题:

- 根的存在性: 即 f(x) = 0有没有根? 若有,有几个根?
- 哪儿有根?确定有根区间
- 根的精确化:已知一个根的近似值后,能否将它精确到足够精度?

本章假设  $f \in C[a, b]$ ,且  $f(a) \cdot f(b) < 0$ ,则 f 在 (a, b) 上至少有一根,(a, b) 即为有根区间。问题1、2得到解决。

考虑单变量非线性方程 f(x)=0 的求根问题,其中 $x \in [a,b], f(x) \in C[a,b]$ ,其中f(x)是高次多项式函数或<mark>超越</mark>函数。

如

"超越":代数

$$f(x)=3x^5-2x^4+8x^2-7x+1$$
  
 $f(x)=e^{2x+1}-x\ln(\sin x)-2$   
等等。

### 非线性方程的分类

1. 代数方程(代数多项式方程)

整数次方幂函数多项式

$$a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0 = 0,$$

其中 $a_n \neq 0$ ,  $a_i \in R$  (其中 $i = 0, 1, \dots, n$ ). 如:  $x^3 - x - 1 = 0$  。

2. 超越方程 如:  $x - e^{-x} = 0$ 。

如果存在 $\alpha$ (或 $x^*$ ),使得 $f(\alpha)=0$ ,则称 $\alpha$ 是方程f(x)=0的根,或称 $\alpha$ 是函数f(x)的零点。

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

如果 f(x) 可以分解为  $f(x) = (x - \alpha)^m h(x),$ 

其中 $0 < |h(\alpha)| < \infty$ , m为正整数. 则称  $\alpha$ 为 f(x)的 m 重零点。此时  $f(\alpha) = f'(\alpha) = \cdots = f^{(m-1)}(\alpha) = 0$ ,  $f^{(m)}(\alpha) \neq 0$ 。

#### *m*=1? *m*=2? 推导

若f(x) ∈ C[a,b],  $f(a) \cdot f(b) < 0$ , 则可用 搜索法在有根区间求根。

先叙述两个基本定理。

#### 定理 1 (代数基本定理)

设 f(x)=0 为具有复系数的 n 次代数方程,则 f(x)=0 于复数域上恰有 n 个根(r 重根计算 r 个)。如果 f(x)=0 为实系数代数方程,则复数根成对出现,即当  $\alpha+i\beta(\beta\neq 0)$  是 f(x)=0 的复根,则  $\alpha-i\beta$  亦是 f(x)=0 的根。

### 定理2 (1) 设 f(x)于[a,b] 上连续:

(2) 且  $f(a) \cdot f(b) < 0$ ,则存在有  $x^* \in (a,b)$  使  $f(x^*) = 0$  即 f(x)于 (a,b) 内存在实的零点。

例如 求方程  $x^3 - 11.1x^2 + 38.8x - 41.77 = 0$ 的有根区间

X	0	1	2	3	4	5	6	
f(x)的符号	_	_	+	+	_	_	+	

由此可知方程的有根区间为[1,2][3,4][5,6]。

#### 7.1.2、二分法

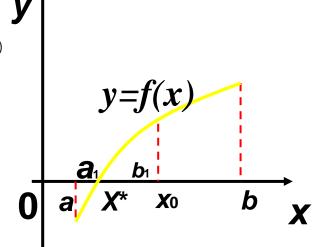
设  $f(a) \cdot f(b) < 0$ ,取  $x_0 = (a+b)/2$ 。假如  $f(x_0)$  是f(x) 的零点,那么输出  $x_0$ ,停止。假若不然,若 f(a) 与  $f(x_0)$  异号,则  $a_1 = a$ ,  $b_1 = x_0$ ;否则  $a_1 = x_0$ , $b_1 = b$ 。

二分过程中有三个量在变: (区间、近似根、区间长度)

$$(1) [a,b] \supset [a_1,b_1] \supset \cdots \supset [a_k,b_k] \supset \cdots$$

(2) 
$$x_0, \quad x_1 = \frac{b_1 + a_1}{2}, \quad \dots, \quad x_k = \frac{a_k + b_k}{2}, \quad \dots$$

(3) 
$$b-a$$
,  $b_1-a_1=\frac{b-a}{2}$ , ...,  $b_k-a_k=\frac{b-a}{2^k}$ , ...



### 推导

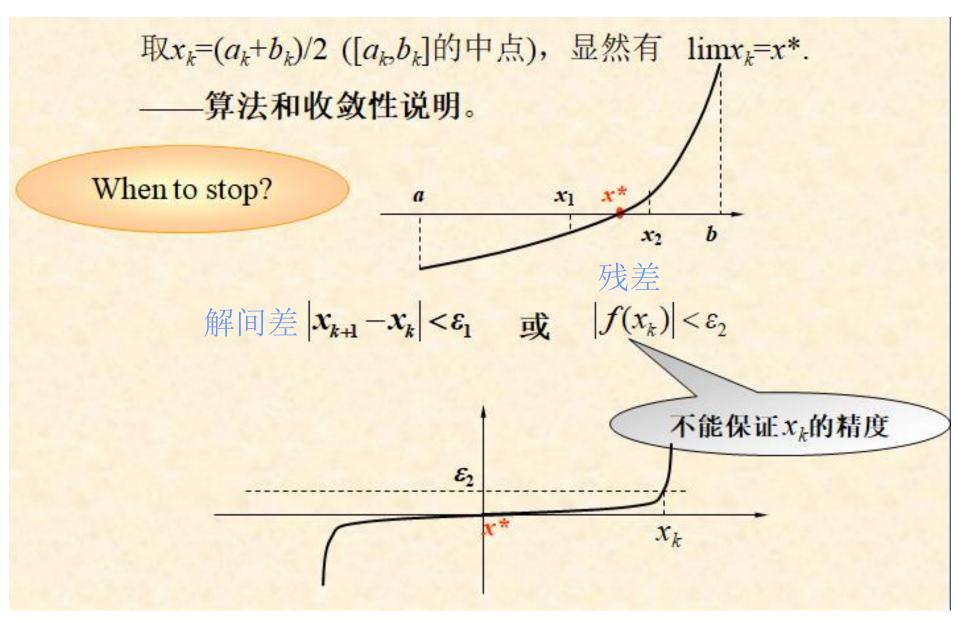
#### 二分法收敛性分析:

因 $|x_k - x^*| \le (b_k - a_k)/2 = (b - a)/2^{k+1}$  ,故有  $x_k = (a_k + b_k)/2 \to x^*$  (当 $k \to \infty$ ). 只要二分足够多次(即k 充分大),便有 $|x^* - x_k| < \varepsilon$  ,这里 $\varepsilon$  为预定的精度。

**例7-1** 求 $f(x) = x^3 - x - 1 = 0$ 在 [1.0,1.5] 内的一个实根,准确到小数点后 2 位.

k	$a_k$	$b_k$	$X_k$	f(x <sub>k</sub> )符号
0	1.0 (-)	1.5 (+)	1.25	_
1	1.25 (-)		1.375	+
2		1.375 (+)	1.3125	-
3	1.3125 (-)		1.3438	+
4		1.3438 (+)	1.3281	+
5		1.3281 (+)	1.3203	-
6	1.3203 (-)		1.3242	_

只要二分 6 次(k=6),便能达到预定的精度  $\left|x^*-x_6\right| \le 0.005$ 



二分法的优点是算法简单,且总是收敛的,缺点是收敛太慢,故一般不单独将其用于求根,只用其为根求得一个较好的近似值。

### 7.2 迭代法

### 7.2.1 不动点迭代与不动点迭代法

将非线性方程 f(x) = 0 化为等价形式  $x = \phi(x)$   $f(x^*) = 0 \Leftrightarrow x^* = \phi(x^*);$ 

称x\*为函数 $\phi(x)$ 的一个**不动点**。

给定初始近似值  $x_0$ ,可以得到  $x_1 = \phi(x_0)$  ,如此反复,构造迭代公式  $x_{k+1} = \phi(x_k)$ , $k = 0,1,2,\cdots$ . (7.1)

称  $\phi(x)$  为迭代函数。

如果对任何 $x_0 \in [a,b]$ ,由式(7.1) 得到的序列 $\{x_k\}$  有极限  $\lim_{k \to \infty} x_k = x^*$ 

则称迭代公式收敛,且 $x^* = \phi(x^*)$ 为 $\phi(x)$ 的不动点,

称式(7.1) 为不动点迭代法。 不动点,fixed point,固定点

上述迭代法是一种逐次逼近法,其基本思想是将隐式方程归结为一组显示的计算公式,就是说,迭代过程实质上是一个逐步显示的过程。

例 7-2 求  $x^3 - x - 1 = 0$ 在1.5附 近 的 根  $x^*$ 。

解: (1) 将方程改写成下列形式

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

据此建立迭代公式

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

k	$x_k$	k	$x_k$	k	$x_k$
0	1.5	3	1.32588	6	1.32473
1	1.35721	4	1.32494	7	1.32472
2	1.33086	5	1.32476	8	1.32472

结果 $x_7$  与 $x_8$  完全相同,可以认为 $x_7$  实际上已满足方程即为所求的根。

(2) 另一种等价形式  $x = x^3-1$  建立迭代公式  $x_{k+1} = x_k^3-1$  迭代初值仍取  $x_0 = 1.5$ ,则有  $x_1 = 2.375, x_2 = 12.39, \cdots$ 

继续迭代下去已经没有必要,因为结果显然会越来越大,不可能趋于某个极限。这种不收敛的迭代过程称作是发散的。一个发散的迭代过程,纵使进行了千百次迭代,其结果也毫无价值。因此,迭代格式形式不同,有的收敛,有的发散,只有收敛的迭代过程才有意义,为此要研究不动点的存在性及迭代法的收敛性。

等价不一定等效

### 7.2.2 不动点的存在性与迭代法的收敛性

**定理7-1** 设迭代函数 $\phi(x) \in C[a,b]$ , 并且

- (1)  $\forall x \in [a,b]$ , 都有 $\phi(x) \in [a,b]$ ,
- (2) ∃0 ≤ 常数L < 1,使得 $\forall x, y \in [a,b]$ ,都有

$$|\phi(x) - \phi(y)| \le L|x - y|;$$
 (7.2)

那么 $\phi(x)$ 在[a,b]上存在唯一的不动点x\*.

证明: 先证不动点存在性。

若 $\phi(a) = a$  或 $\phi(b) = b$  ,显然 $\phi(x)$  在[a,b] 上存在不动点。

因 $a \le \phi(x) \le b$ ,设 $a < \phi(x) < b$ ,定义函数

$$f(x) = \phi(x) - x$$

显然  $f(x) \in C[a,b]$ , 且满足

$$f(a) = \phi(a) - a > 0,$$

此证明不做要求

$$f(b) = \phi(b) - b < 0$$

由连续函数性质可知存在  $x^* \in (a,b)$  使  $f(x^*) = 0$ ,即  $x^* = \phi(x^*), x^*$  即为  $\phi(x)$  的不动点。

再证唯一性。设 $x_1^*$ 及 $x_2^* \in [a,b]$ 都是 $\phi(x)$ 的不动点,

则由7.2得

此证明不做要求

$$|x_1^* - x_2^*| = |\phi(x_1^*) - \phi(x_2^*)|$$

$$\leq L|x_1^* - x_2^*| < |x_1^* - x_2^*|$$

引出矛盾。故 $\phi(x)$ 的不动点只能是唯一的。

对定理7-1中的条件2,在使用时如果

 $\phi(x) \in C^1[a,b]$  且对任意 $x \in [a,b]$  有

$$\left|\phi'(x)\right| \le L < 1\tag{7.3}$$

则由中值定理可知对 $\forall x, y \in [a,b]$ 有

$$|\phi(x) - \phi(y)| = |\phi'(\xi)(x - y)| \le L|x - y|, \qquad \xi \in (a, b)$$

它表明定理中的条件2可用(7.3)代替。

**定理7-2** 在定理7-1 的条件下, 对任意初值 $x_0 \in [a,b]$ , 迭代序列 (7.1)均收敛于 $\phi(x)$  的不动点 $x^*$ , 且

$$|x_k - x^*| \le \frac{L^k}{1 - L} |x_1 - x_0|.$$
 (7.4)

误差估计式 (7.4) 原则上可用于确定迭代次数,但它由于含有信息L而不便于实际应用。可将其化为  $|x_k - x^*| \le \frac{1}{1-L} |x_{k+1} - x_k|$ . 由此可见,只要相邻两次计算结果的偏差  $|x_{k+1} - x_k|$  足够小即可保证近似值 $x_k$ 具有足够精度。  $|x_k - x^*| \le \frac{L}{1-L} |x_k - x_{k-1}|$ 

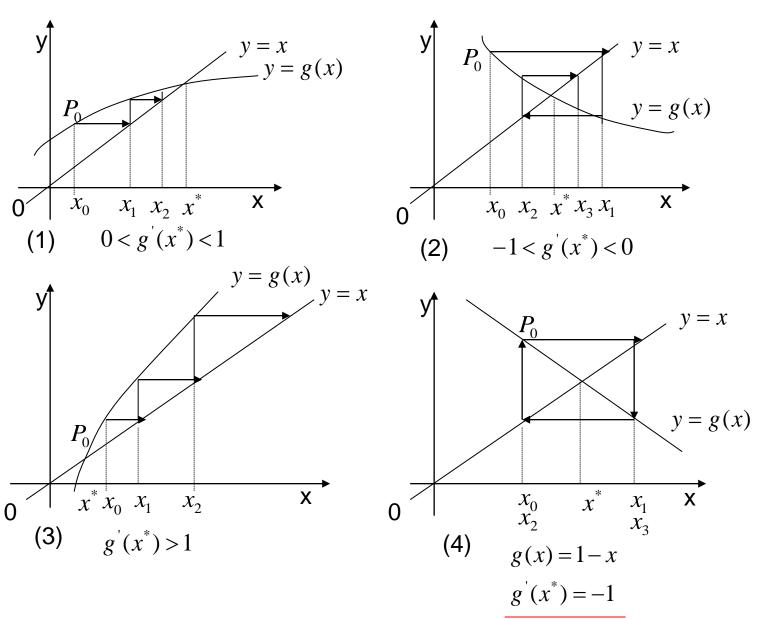
在例7-2中, 当
$$\phi(x) = \sqrt[3]{x+1}$$
 时,  $\phi'(x) = \frac{1}{3}(x+1)^{-2/3}$ ,在区间[1,2]

中,
$$|\phi'(x)| \le \frac{1}{3} \left(\frac{1}{2}\right)^{\frac{2}{3}} = \frac{1}{3} \left(\frac{1}{4}\right)^{\frac{1}{3}} < 1$$
,又因  $1 \le \sqrt[3]{2} \le \phi(x) \le \sqrt[3]{3} \le 2$ 

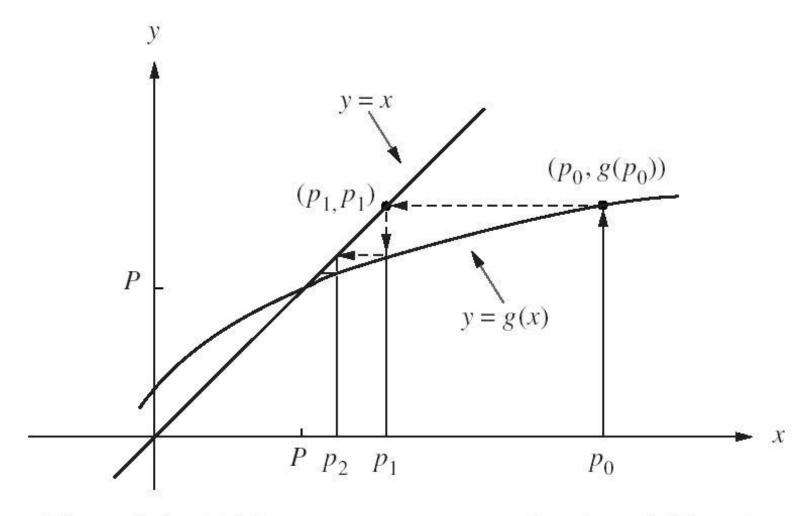
故定理7-1中条件1 成立。所以迭代法收敛。而当 $\phi(x) = x^3 - 1$  时, $\phi'(x) = 3x^2$  在区间[1,2] 中 $|\phi'(x)| > 1$  不满足定理条件。

**Theorem 2.3 (Fixed-Point Theorem).** Assume that (i)  $g, g' \in C[a, b]$ , (ii) K is a positive constant, (iii)  $p_0 \in (a, b)$ , and (iv)  $g(x) \in [a, b]$  for all  $x \in [a, b]$ .

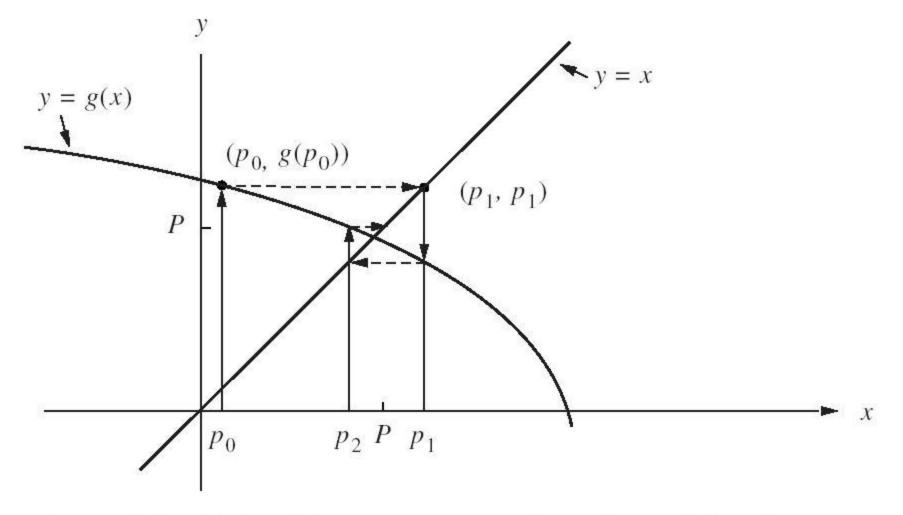
- (6) If  $|g'(x)| \le K < 1$  for all  $x \in [a, b]$ , then the iteration  $p_n = g(p_{n-1})$  will converge to the unique fixed point  $P \in [a, b]$ . In this case, P is said to be an attractive fixed point.
- (7) If |g'(x)| > 1 for all  $x \in [a, b]$ , then the iteration  $p_n = g(p_{n-1})$  will not converge to P. In this case, P is said to be a repelling fixed point and the iteration exhibits local divergence.



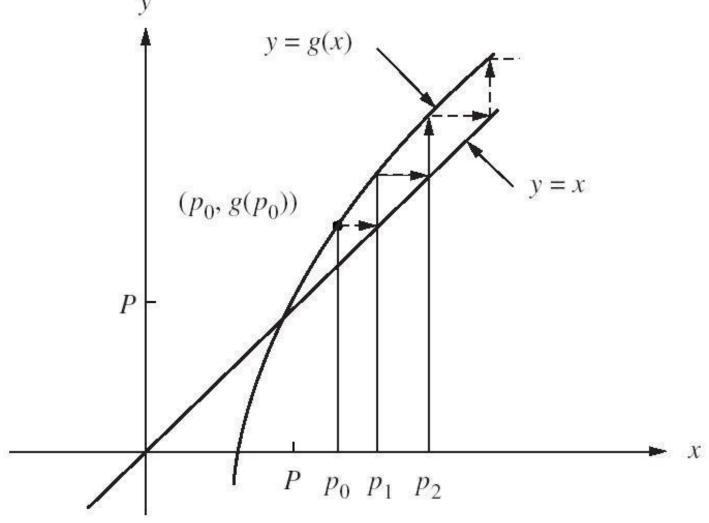
课堂演算



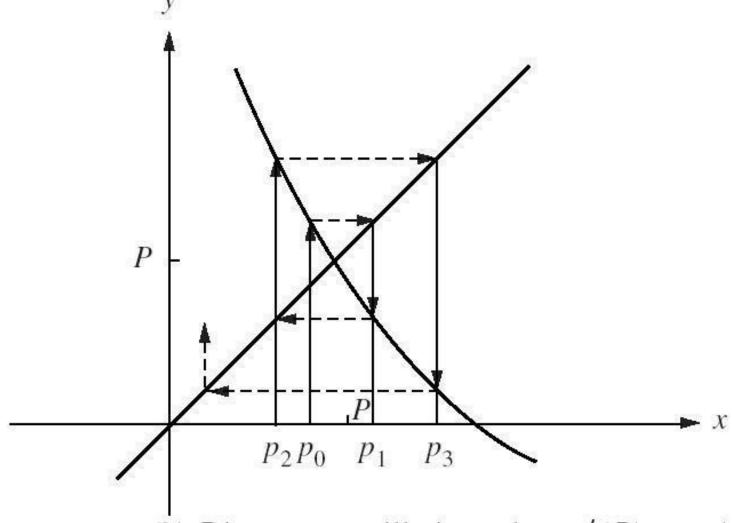
**Figure 2.4** (a) Monotone convergence when 0 < g'(P) < 1.



**Figure 2.4** (b) Oscillating convergence when -1 < g'(P) < 0.



**Figure 2.5** (a) Monotone divergence when 1 < g'(P).



**Figure 2.5** (b) Divergent oscillation when g'(P) < -1.

例7-3 为求 $x^3$ - $x^2$ -1=0 在  $x_0$  = 1.5 附近的一个根,设将方程改写成下列等价形式,并建立相应的迭代公式:

(1) 
$$x = 1 + \frac{1}{x^2}$$
, 迭代公式  $x_{k+1} = 1 + \frac{1}{x_k^2}$ ;

(2) 
$$x^3 = 1 + x^2$$
, 迭代公式  $x_{k+1} = \sqrt[3]{1 + x_k^2}$ 

(3) 
$$x^2 = \frac{1}{x-1}$$
, 迭代公式  $x_k = \frac{1}{\sqrt{x_k - 1}}$ 

试分析每种迭代公式的收敛性,并选取一种公式求出近似根。

解: 取 $x_0 = 1.5$ 的邻域 [1.3,1.6]来考察

(1) 
$$\exists x \in [1.3, 1.6]$$
  $\forall x \in [1.3, 1.6]$ ,

$$|\phi'(x)| = \left| -\frac{2}{x^3} \right| \le \frac{2}{1.3^3} \approx 0.9103 = L < 1,$$
 放迭代式  $x_{k+1} = 1 + \frac{1}{x_k^2}$  在[1.3,1.6]

上整体收敛。

(2) 当 $x \in [1.3, 1.6]$ 时

$$\phi(x) = \sqrt[3]{1+x^2} \in [1.3, 1.6]$$

$$|\phi'(x)| = \frac{2}{3} \left| \frac{x}{(1+x^2)^{2/3}} \right| < \frac{2}{3} \frac{1.6}{(1+1.3^2)^{2/3}} \approx 0.522 = L < 1$$

故 $x_{k+1} = \sqrt[3]{1+x_k^2}$  在[1.3,1.6]上整体收敛。

(3) 
$$\phi(x) = \frac{1}{\sqrt{x-1}}, \ |\phi'(x)| = \left|\frac{-1}{2(x-1)^{3/2}}\right| > \frac{1}{2(1.6-1)^{3/2}} \approx 1.0758 > 1,$$

Matlab \(\psi\) \(\sigma\)

故 
$$x_{k+1} = \frac{1}{\sqrt{x_k - 1}}$$
 发散。

等价不一定等效

5 计符件用 □ 下丰

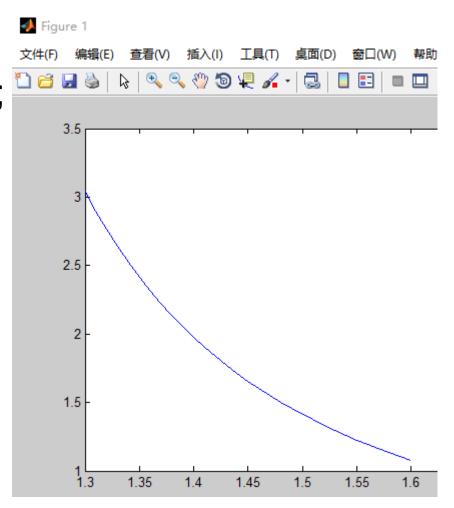
由于(2)的L较小,故取(2)中迭代公式计算。取  $x_0 = 1.5$  计算结果见下表

k	$\boldsymbol{X}_{k}$	k	$X_k$
1	1.484248034	4	1.467047973
2	1.472705730	5	1.466243010
3	1.468817314	6	1.465876820

### Matlab计算与画图

(3) 
$$\phi(x) = \frac{1}{\sqrt{x-1}}, \ |\phi'(x)| = \left| \frac{-1}{2(x-1)^{3/2}} \right| > \frac{1}{2(1.6-1)^{3/2}} \approx 1.0758 > 1$$

x=1.3:0.01:1.6;phix=abs(1./((x-1).^(3/2))/2); plot(x,phix)



例7-4 比较求 $e^x + 10x - 2 = 0$ 根的误差小于 $10^{-4}/2$ 所需的计算量:

- (1) 在区间[0,1] 内用二分法;
- (2) 用迭代法  $x_{k+1} = (2 e^{x_k})/10$ , 取初值 $x_0 = 0$ .

解: 
$$(1)$$
 因 $x^* \in [0,1]$ ,  $f(0) < 0$ ,  $f(1) > 0$ , 故 $0 < x^* < 1$ ,

事前误差估计

用二分法计算,此时
$$\left|x_{14}-x^*\right| \le \frac{1}{2^{15}} = 0.000030517 < \frac{1}{2} \times 10^{-4}, \ x^* \approx x_{14}$$
。

(2) 
$$\triangleq x \in [0, 0.5]$$
  $\exists x \in [0, 0.5]$ ,  $|\phi'(x)| = \frac{e^x}{10} \le L = 0.16487$ 

在[0,0.5]上整体收敛。取 $x_0 = 0$ , 迭代计算结果如下:

k	$\boldsymbol{X}_{k}$	k	$X_k$
1	0.1	4	0.090512616
2	0.089482908	5	0.090526468
3	0.090639135	6	0.090524951

事中误差估计

此时
$$\left|x_6 - x^*\right| \le \frac{L}{1 - L} \left|x_6 - x_5\right| \le 2.995 \times 10^{-7} \, \overline{\text{m}} \left|x_4 - x^*\right| = 2.4978 \times 10^{-5} < \frac{10^{-4}}{2},$$
故 $x_4$ 可

### 7.2.3 局部收敛性与收敛阶

迭代序列 $\{x_k\}$ 在[a,b]上的收敛性通常称为全局收敛性;不容易由定理作出判断。应用上经常只在不动点 $x^*$  附近考察收敛性,称为局部收敛性.

**定义7-1** 设 $\phi(x)$ 有不动点 $x^*$ ,如果存在 $x^*$ 的某个邻域 $R: |x-x^*| \le \delta$ ,对任意 $x_0 \in R$ ,迭代(7.1)产生的序列 $\{x_k\} \in R$ ,且收敛到 $x^*$ 则称迭代法(7.1)局部收敛。

**定理7-3** 设x\*为迭代函数  $\phi(x)$ 的不动点, $\phi'(x)$ 在x\*的某邻域内连续,且  $|\phi'(x^*)| < 1$ ,则迭代法 (7.1) 是局部收敛的. 此证明不做要求证明: 由连续函数性质,存在x\*的某个邻域  $R:|x-x^*| < \delta$ ,使对于任意  $x \in R$  成立  $|\phi'(x)| \le L < 1$ . 此外,对于任意 $x \in R$ ,总有 $\phi(x) \in R$ ,这是因为  $|\phi(x)-x^*| = |\phi(x)-\phi(x^*)| \le L|x-x^*| < |x-x^*| < \delta$ 于是依据定理可以断定迭代过程 $x_{k+1} = \phi(x_k)$  对于任意初值 $x_0 \in R$  均收敛.

### **例7-5** 用不同方法求方程 $x^2 - 3 = 0$ 的根 $x^* = \sqrt{3}$ .

(1) 
$$x_{k+1} = x_k^2 + x_k - 3$$
,  $\phi(x) = x^2 + x - 3$ ,  $\phi'(x) = 2x + 1$ ,  $\phi'(x^*) = \phi'(\sqrt{3}) = 2\sqrt{3} + 1 > 1$ ;

(2) 
$$x_{k+1} = \frac{3}{x_k}$$
,  $\phi(x) = \frac{3}{x}$ ,  $\phi'(x) = -\frac{3}{x^2}$ ,  $\phi'(x^*) = -1$ ;

(3) 
$$x_{k+1} = x_k - \frac{1}{4}(x_k^2 - 3), \quad \phi(x) = x - \frac{1}{4}(x^2 - 3), \quad \phi'(x) = 1 - \frac{x}{2}, \quad \phi'(x^*) = 1 - \frac{\sqrt{3}}{2} \approx 0.134 < 1;$$

(4) 
$$x_{k+1} = \frac{1}{2} \left( x_k + \frac{3}{x_k} \right), \quad \phi(x) = \frac{1}{2} \left( x + \frac{3}{x} \right), \quad \phi'(x) = \frac{1}{2} \left( 1 - \frac{3}{x^2} \right), \quad \phi'(x^*) = \phi'\left(\sqrt{3}\right) = 0.$$

k	$X_k$	迭代法(1)	迭代法(2)	迭代法(3)	迭代法(4)
0	$X_{O}$	2	2	2	2
1	$X_1$	3	1.5	1.75	1.75
2	$X_2$	9	2	1.73475	1.732143
3	<i>X</i> <sub>3</sub>	87	1.5	1.732631	1.732051
:	:	•	•	•	:

#### 定性到定量: 收敛性到收敛阶

**定义7-2** 设迭代过程 $x_{k+1} = \phi(x_k)$  收敛于 $x^*$ , 误差 $e_k = x_k - x^*$ ,

若 $\lim_{k\to\infty}\frac{e_{k+1}}{e_k^p}=C$ , 其中C是不等于零的常数,则称迭代过程为p 阶

收敛. 特别地,当p=1 时迭代法为线性收敛;当p>1 时为超线性收敛;当p=2 时为平方收敛.

p范围? C范围?

**定理7-4** 如果迭代函数 $\phi(x)$  在 $x = \phi(x)$  的根x\*邻近具有p 阶 连续导数,并且

$$\phi'(x^*) = \phi''(x^*) = \dots = \phi^{(p-1)}(x^*) = 0, \quad \phi^{(p)}(x^*) \neq 0,$$
那么迭代过程在 $x^*$  附近是 $p$  阶收敛的.

特别地, 当 $0 < |\phi'(x^*)| < 1$ 时, 迭代法线性收敛;

当 $\phi'(x^*) = 0$ ,  $\phi''(x^*) \neq 0$ 时, 平方收敛.

例7-5 中,迭代法 (3) 的 $\phi'(x^*) \neq 0$  ,故它只是线性收敛的,而迭代法(4)

的
$$\phi'(x^*)=0$$
, 而 $\phi''(x^*)=\frac{1}{\sqrt{3}}\neq 0$ ,由定理7-4 知 $p=2$ 该迭代法为2 阶收敛。

牛顿法

例7-7 求方程  $3x^2 - e^x = 0$ 在[3,4]中的解。

解: 由方程 $e^x = 3x^2$ , 取对数得

$$x = \ln\left(3x^2\right) = 2\ln x + \ln 3 = \varphi(x)$$

曲于
$$\varphi'(x) = \frac{2}{x}, \max_{3 \le x \le 4} |\varphi'(x)| \le \frac{2}{3} < 1,$$

且当 $x \in [3,4]$ ,  $\varphi(x) \in [3,4]$ ,

根据定理7-2此迭代法是收敛的。

若取时 $x_0 = 3.5$ 迭代16次得 $x_{16} = 3.73307$ .

课堂演算

**Example 2.5.** Consider the iteration  $p_{n+1} = g(p_n)$  when the function  $g(x) = 2(x-1)^{1/2}$  for  $x \ge 1$  is used. Only one fixed point P = 2 exists. The derivative is  $g'(x) = 1/(x-1)^{1/2}$  and g'(2) = 1, so Theorem 2.3 does not apply. There are two cases to consider when the starting value lies to the left or right of P = 2.

Case (i): Start with 
$$p_0 = 1.5$$
,  
then get  $p_1 = 1.41421356$   
 $p_2 = 1.28718851$   
 $p_3 = 1.07179943$   
 $p_4 = 0.53590832$   
 $\vdots$   
 $p_5 = 2(-0.46409168)^{1/2}$ .

Since  $p_4$  lies outside the domain of g(x), the term  $p_5$  cannot be computed.

Case (ii): Start with 
$$p_0 = 2.5$$
,  
then get  $p_1 = 2.44948974$   
 $p_2 = 2.40789513$   
 $p_3 = 2.37309514$   
 $p_4 = 2.34358284$   
 $\vdots$   
 $\lim_{n \to \infty} p_n = 2$ .

This sequence is converging too slowly to the value P = 2; indeed,  $P_{1000} = 2.00398714$ .

### REPORT: 各类加速算法

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

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

一样的技巧,如Romberg求积

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

$$X_{k+1}^2 - 2X_{k+1}\alpha + \alpha^2 \approx X_k X_{k+2} - (X_k + X_{k+2})\alpha + \alpha^2$$

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

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

 \tau \text{\text{\$\texit{\$\text{\$\text{\$\text{\$\text{\$\texitt{\$\tex{

等价不一定等效  $x_{k+2} - 2x_{k+1} + x_k$ 

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(Steffenson迭代法): REPORT: A/S历史

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

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

分母为0立即停算

**例** 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 (该根准确值为1.585471802)。

解 用迭代公式:

 $x_{k+1}=1.6+0.99\cos x_k$ , k=0, 1, 2, ...

取 $x_0$ = π/2, 计算结果如下:

	简单	迭代法		Aitke	n算法
k	$x_k$	$ x_k - x_{k-1} $	k	$x_k$	$ x_k-x_{k-1} $
0	1.57080		0	1.57079630	
1	1.6	0.02920	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			

### 7.3 牛顿法

### 7.3.1 牛顿法及其收敛性

牛顿迭代公式的推导、线性化:设已知方程f(x)=0的近似根 $x_k$ ,并假定 $f'(x_k) \neq 0$ ,做Taylor展开  $f(x) \approx f(x_k) + f'(x_k)(x-x_k),$  1712年Taylor公式

于是f(x) = 0近似表示为

$$f(x_k) + f'(x_k)(x - x_k) = 0,$$
 (7.5)

记其根为 $x_{k+1}$ ,则有计算公式

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$
 (7.6)

这就是牛顿迭代(Newton-Raphson iteration)法.

(Newton写特例2文于1669和1671年,后自1685年起被发表; 1690年Raphson发表)

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

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

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

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

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

$$0 = x^* - x_{k+1} + \frac{f''(\xi_k)}{2f'(x_k)}(x^* - x_k)^2$$

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

可见,Newton迭代法至少是平方收敛的。

一般可略

可见, Newton迭代法至少是平方收敛的.

阅读,了解,可略

若记 
$$C = \frac{m_2}{2m_1}$$
(其中  $m_2 = \max|f''(x)|, m_1 = \min|f'(x)|.$ 

则有 
$$|x_{k+1}-x^*| \le C|x_k-x^*|^2 \le (C|x_{k-1}-x^*|)^4/C$$

因此 
$$C|x_{k+1}-x^*| \leq (C|x_k-x^*|)^2 \leq \cdots \leq (C|x_0-x^*|)^{2^{k+1}}$$

理论意义

可见,当 $C|x_0-x^*|<1$ ,即 $|x_0-x^*|<2m_1/m_2$ 时,Newton迭代法是收敛的.

### 几何意义

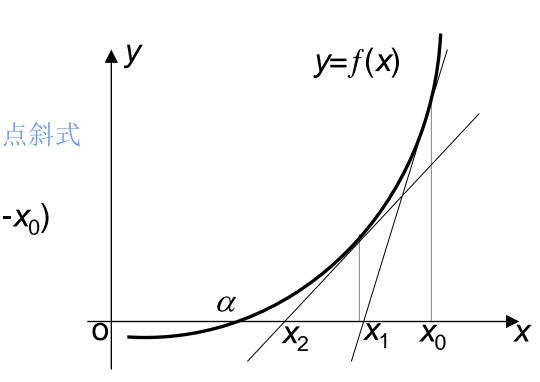
直线  $y=f(x_0)+f'(x_0)(x-x_0)$ 

就是  $y-f(x_0)=f'(x_0)(x-x_0)$ 

与x轴交点:  $0-f(x_0)=f'(x_0)(x_1-x_0)$ 

故, $x_1 = x_0 - f(x_0)/f'(x_0)$ 

Newton迭代法也叫切线法.



# 例7-8 用牛顿法解方程 $xe^x = 1$ ,取迭代初值 $x_0 = 0.5$ 。

解: 
$$f(x) = xe^{x} - 1$$
, 牛顿公式为
$$x_{k+1} = x_{k} - \frac{x_{k} - e^{-x_{k}}}{1 + x_{k}}$$

k	$x_k$	k	$x_k$
0	0.5	2	0.56716
1	0.57102	3	0.56714

牛顿迭代法的局部收敛性:

迭代结果列于右表

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

$$\frac{|f(x)f''(x)|}{|f'(x)|^2} < 1 \quad \text{for all } x \in (p - \delta, p + \delta)$$

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

$$\mathbb{R}^{\frac{1}{2}} = \frac{\mathbb{R}^{\frac{1}{2}} \oplus \mathbb{R}^{\frac{1}{2}} \oplus \mathbb{R}^{\frac{$$

$$\phi''(x^*) = \frac{[f'(x^*)f''(x^*) + 0f'''(x^*)][f'(x^*)]^2 - 0}{[f'(x^*)]^4} = \frac{f''(x^*)}{f'(x^*)},$$

 $\exists x* \in f(x)$  的单根时, $\phi'(x*)=0$ , $\phi''(x*)\neq 0$ 。此时牛顿法是二阶收敛的。

二重根呢?

### 7.3.2 牛顿法应用举例

例7-9 对于给定正数C,应用牛顿法解二次方程

$$x^2 - C = 0$$

证明迭代公式对于任意初值 $x_0 > 0$  都是收敛的,并求 $\sqrt{115}$ .

证明: 
$$\forall x_0 > 0$$
,  $\forall x_{k+1} = \frac{1}{2} \left( x_k + \frac{C}{x_k} \right)$  式配方,易知

$$x_{k+1} - \sqrt{C} = \frac{1}{2x_k} \left( x_k - \sqrt{C} \right)^2$$

$$x_{k+1} + \sqrt{C} = \frac{1}{2x_k} \left( x_k + \sqrt{C} \right)^2$$

以上两式相除得

$$\frac{x_{k+1} - \sqrt{C}}{x_{k+1} + \sqrt{C}} = \left[\frac{x_k - \sqrt{C}}{x_k + \sqrt{C}}\right]^2$$

此证明不做要求

据此反复递推有

$$\frac{x_k - \sqrt{C}}{x_k + \sqrt{C}} = \left[\frac{x_0 - \sqrt{C}}{x_0 + \sqrt{C}}\right]^{2^k}$$

记

$$q = \frac{x_0 - \sqrt{C}}{x_0 + \sqrt{C}}$$

整理上式,得

$$x_k - \sqrt{C} = 2\sqrt{C} \frac{q^{2^k}}{1 - q^{2^k}}, \quad x_k = \sqrt{C} \frac{1 + q^{2^k}}{1 - q^{2^k}}$$

对任意 $x_0 > 0$ ,总有 |q| < 1,故由上式推知,当 $k \to \infty$  时

$$x_k \to \sqrt{C}$$
, 即迭代过程恒收敛。

利用 $ x_{k+1} = \frac{1}{2} \left( x_k + \frac{C}{x_k} \right) $
取 $C=115$ ,初值 $x_0=10$ 。 迭代3次便得到
精度为10-6的结果。

k	$x_k$
0	10
1	10.750000
2	10.723837
3	10.723805
4	10.723805

# 例 用Newton迭代法求 $\sqrt{3}$ 的近似值, 要求 $\varepsilon=10^{-7}$ 。

解 对方程x2-3=0应用Newton迭代法:

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

取 X<sub>0</sub>=1.7, 计算得:

k	$x_k$	$ x_k - x_{k-1} $
0	1.7	
1	1.732352941	0.032352941
2	1.732050834	0.000302107
3	1.732050808	0.000000026

所以取 $\sqrt{3} \approx x_3 = 1.732050808$ 

(1)构造迭代公式

$$x_{k+1} = x_k - Cf(x_k)$$
  $C \neq 0, k = 0, 1, 2, \cdots$ 

迭代函数 $\varphi(x) = x - Cf(x)$ . 若 $|\varphi'(x)| = |1 - Cf'(x)| < 1$ , 即0 < Cf'(x) < 2 时

在根x\*附近成立, 迭代法局部收敛。当取 $C = \frac{1}{f'(x_0)}$ 时, 迭代公式

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_0)}$$
 称为简化牛顿法。

(2) 将牛顿法与下山法结合起来使用。牛顿法的计算结果  $\overline{x}_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$ 

与前一步的近似值x 的适当加权平均作为新的改进值

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

加入下山因子的迭代公式称为牛顿下山法。

选择下山因子时从 $\lambda=1$ 开始,逐次将 $\lambda$ 折半直到满足  $|f(x_{k+1})| < |f(x_k)|$ .

## 回想Ax=b逐次超松驰(Successive Over-Relaxation) 迭代法

例如 再求 $x^3 - x - 1 = 0$ 在1.5附近的根 $x^*$ .

**解**: 依次用牛顿法 $x_0 = 1.5$ ,简化牛顿法 $x_0 = 0.6$ ,牛顿下山法 $x_0 = 0.6$ ,

计算结果如下:

k	$x_k$	$x_k$	$x_k$	$f(x_k)$
0	1.5	0.6	0.6	-1.384
1	1.34783	17.9	1.140625	-0.656643
2	1.32520	发散	1.36181	0.1866
3	1.32472		1.32628	0.00667
4			1.32472	0.0000086

还是Newton法好!

## 7.3.4 重根情形

m重根情形,  $f(x) = (x - x^*)^m h(x)$ , 牛顿法不是平方收敛,

(\*)可将迭代法改为 
$$x_{k+1} = x_k - m \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$
, 仍平方收敛.

## 推导由来

设 $\alpha$ 是方程f(x)=0的m重根,则:f(x)= $(x-\alpha)$ mh(x),其中h(x)在x= $\alpha$ 处连续且 $h(\alpha) \neq 0$ 。

由于

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

可见,  $\alpha$ 恰是方程F(x)=0的单根, 应用Newton迭代法可得

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

Bp

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

称之为<mark>带参数m的Newton迭代法</mark>,它是求方程f(x)=0的m重根的具有平方收敛的迭代法。

m重根情形,  $f(x) = (x - x^*)^m h(x)$ , 牛顿法不是平方收敛,

(\*)可将迭代法改为 
$$x_{k+1} = x_k - m \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$
, 仍平方收敛.

(\*\*)可令 $\mu(x) = f(x) / f'(x)$ ,若x\*是f(x)的m重根,则  $\mu(x) = \frac{(x - x^*)h(x)}{mh(x) + (x - x^*)h'(x)}, \quad \text{th} x^* \neq \mu(x) = 0 \text{ in } \neq 1.$ 

对 $\mu(x)$ 用牛顿法得

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

仍平方收敛.

例7-10 用上述三种方法求 $x^4 - 4x^2 + 4 = 0$ 的二重根 $x^* = \sqrt{2}$ .

**解:** (1) 牛顿法 
$$x_{k+1} = x_k - \frac{x_k^2 - 2}{4x_k}$$
;

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

(3) (\*\*) 
$$x_{k+1} = x_k - \frac{x_k(x_k^2 - 2)}{x_k^2 + 2}$$
.

计算结果如下:

k	$X_k$	(1)	(2)	(3)
0	$ x_0 $	1.5	1.5	1.5
1	$ x_1 $	1.458333333	1.416666667	1.411764706
2	$ x_2 $	1.436607143	1.414215686	1.414211438
3	$ x_3 $	1.425497619	1.414213562	1.414213562

#### 7.4 弦截法 (割线法)

用牛顿法求解非线性方程 f(x) = 0, 每步除计算  $f(x_k)$  外还要计算  $f'(x_k)$ 。下面介绍避免求 $f'(x_k)$ 的迭代法。

#### 1. 单点弦截法

以x<sub>k</sub>和x<sub>0</sub>为插值节点,得到线性插值函数

$$p_{1}(x) = f(x_{k}) + f[x_{k}, x_{0}](x - x_{k})$$

$$= f(x_{k}) + \frac{f(x_{k}) - f(x_{0})}{x_{k} - x_{0}}(x - x_{k}).$$

$$\Leftrightarrow p_{1}(x) = 0, \quad \text{ (3.54)}$$

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

称为单点弦截法.

在牛顿法中用差商  $\frac{f(x_k)-f(x_0)}{x_k-x_0}$  代替导数  $f'(x_k)$  ,同样得

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

可以证明单点弦截法是线性收敛的.

$$\phi'(x^*) = 1 - \frac{f'(x^*)[f(x^*) - f(x_0)] - 0}{[f(x^*) - f(x_0)]^2} (x^* - x_0) - 0 \qquad \text{如愿, 课堂推导}$$

$$= 1 - \frac{f'(x^*)}{\frac{f(x^*) - f(x_0)}{x}},$$

故  $0 < |\phi'(x^*)| < 1$ ?

2. 两点弦截法

以 $x_k$ 和 $x_{k-1}$ 为插值节点,得到线性插值函数

$$p_1(x) = f(x_k) + \frac{f(x_k) - f(x_{k-1})}{x_k - x_{k-1}} (x - x_k)$$

 $\phi p_1(x) = 0$ ,得到

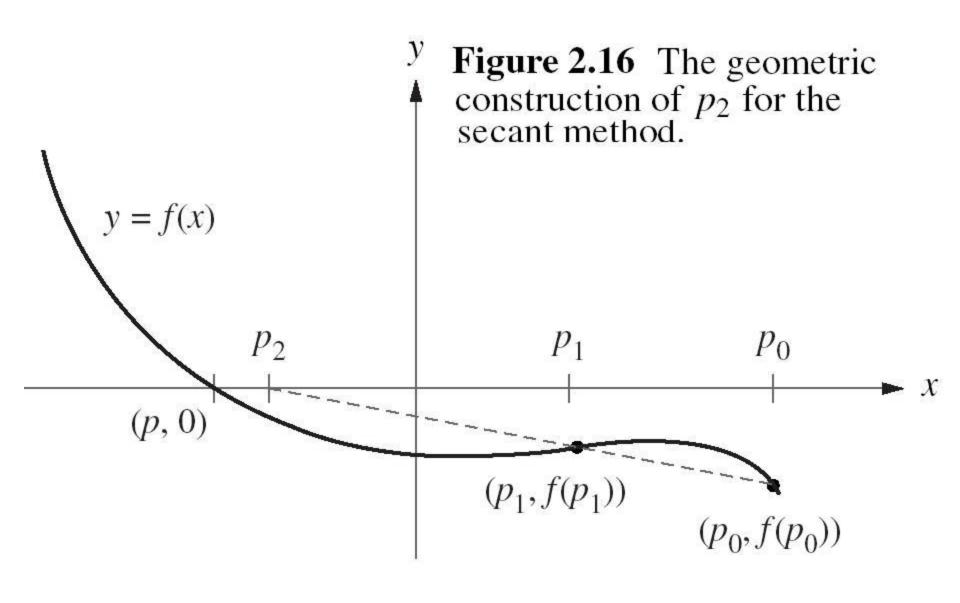
$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f(x_k) - f(x_{k-1})} (x_k - x_{k-1}),$$
 称为两点弦截法。

或在牛顿法中取 $f'(x_k) = \frac{f(x_k) - f(x_{k-1})}{x_k - x_{k-1}}$ 而得到。

可以证明两点弦截法超线性收敛.

优点: 无需求导

# Secant method



# **Secant method**

$$p_2 = g(p_1, p_0) = p_1 - \frac{f(p_1)(p_1 - p_0)}{f(p_1) - f(p_0)}.$$

$$p_{k+1} = g(p_k, p_{k-1}) = p_k - \frac{f(p_k)(p_k - p_{k-1})}{f(p_k) - f(p_{k-1})}.$$

$$p_{k+1} = p_{k-1} - \frac{f(p_{k-1})}{f(p_k) - f(p_{k-1})} (p_k - p_{k-1}) ? \ \$ \% \pi - \sharp \ \&gray$$

the error terms satisfy the relationship

$$|E_{k+1}| \approx |E_k|^{1.618} \left| \frac{f''(p)}{2f'(p)} \right|^{0.618}$$

**定理7**-5 假设 f(x) 在根 x\*的邻域  $\Delta:|x-x*| \le \delta$ 内具有二阶连续导数,且对任意  $x \in \Delta$  有  $f'(x) \ne 0$ ,又初值  $x_0, x_1 \in \Delta$ ,那么当  $\Delta$  充分小时,两点弦截法按阶  $p = \frac{1+\sqrt{5}}{2} \approx 1.618$  收敛到 x\*.

例7-11 用两点弦截法求方程  $xe^x - 1 = 0$  在[0.5,0.6]内的根.

解: 两点弦截法公式为

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

k	$X_k$	k	$x_k$
0	0.5	3	0.567 09
1	0.6	4	0.567 14
2	0.565 32		

根

方 二分法及其收敛性 程 不动点迭代法及其收敛性定理 近 似 (不动点迭代法的加速技巧) 求根方法 求

牛顿迭代法及其收敛性

插值型迭代法(多点迭代)

基本概念(单根、重根、有根区间、不动点、收敛阶)

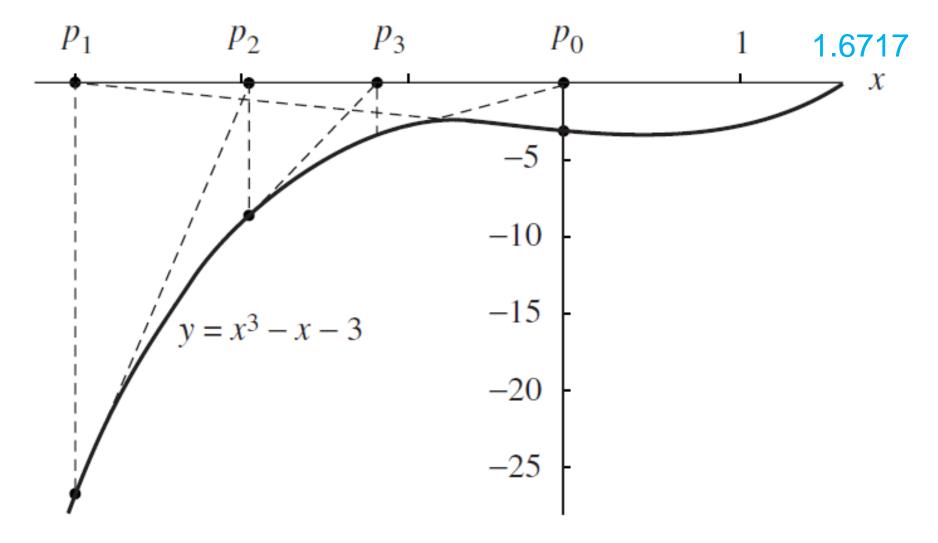
REPORT1: 牛顿法反例(不成功示例)

REPORT2: 收敛更好(如3阶)算法

# 复习与思考题(无需提交) P237: 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 9

习题(知愿可做, 无需提定) P238: 10, 12, 13

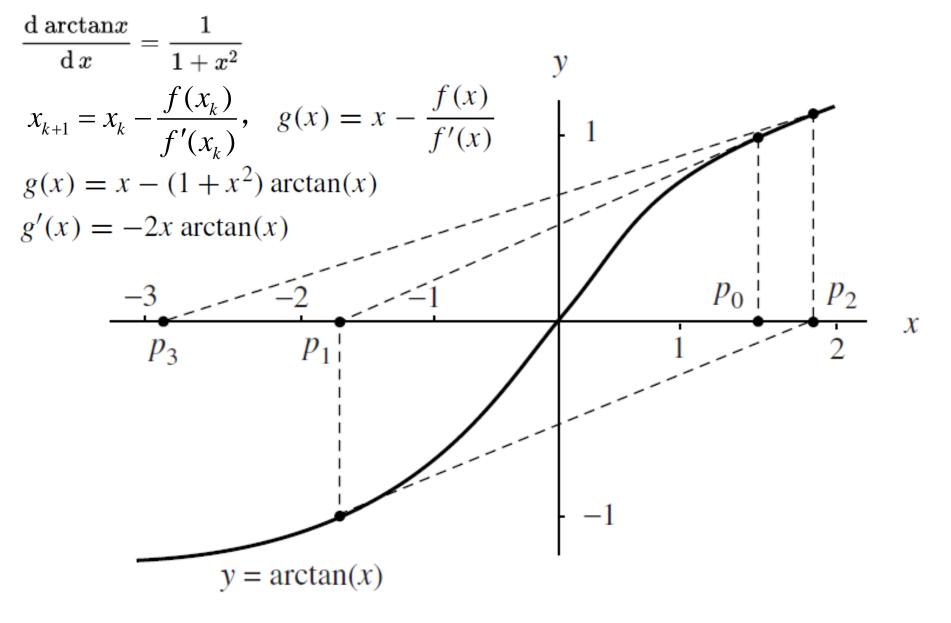
> 习题(需提立) P238: 2, 11



**Figure 2.15** (b) Newton-Raphson iteration for  $f(x) = x^3 - x - 3$  can produce a cyclic sequence.

roots([1 0 -1 -3])

标量牛顿法反例 (不成功示例)



**Figure 2.15** (c) Newton-Raphson iteration for  $f(x) = \arctan(x)$  can produce a divergent oscillating sequence.