

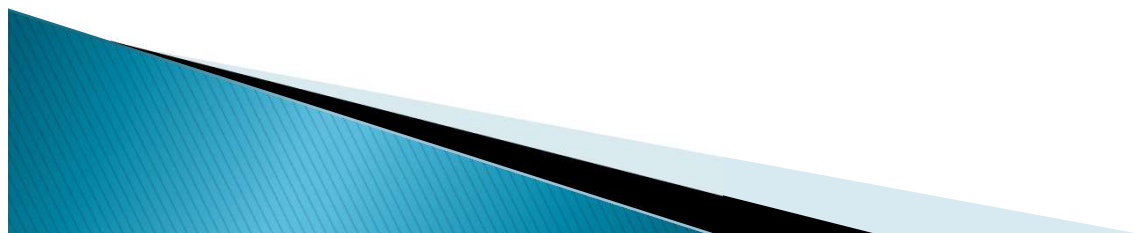
# 非线性方程解法

- ▶ 局部收敛的阶
- ▶ 对分区间套法
- ▶ 迭代法
- ▶ **Newton法**
- ▶ 弦位法
- ▶ 非线性方程组**Newton法**和拟**Newton法**
- ▶ 最速下降法



# 非线性方程求解

- ▶ 求非线性函数方程  $f(x) = 0$  根(求非线性函数  $f(x)$  零点)  $\xi$
- ▶ 解法
  - 迭代法: 给出一个近似解序列
  - 收敛判据可用误差, 相对误差或函数值接近零否
- ▶ 局部收敛
  - 在准确解附近给出一个收敛的近似解序列  $\{x_n\}$
  - $p$  阶收敛: 若  $x_n \rightarrow \xi$  并且存在  $p \geq 1, c > 0$ , 使
$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{|x_{n+1} - \xi|}{|x_n - \xi|^p} = c$$
    - 线性收敛  $p = 1 (c < 1)$
    - 超线性收敛  $p > 1$



# 对分区间套法

## ▶ 根据

- 函数 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 连续,  $f(a)f(b) < 0$ 则在 $[a, b]$ 内有根

## ▶ 解法

- 迭代:取其中点为近似根,记为 $x_0$ , 其误差限 $\frac{b-a}{2}$ .若误差符合要求或其函数值接近零 $x_0$ 便可接受.
- 否则取 $a, b$ 中函数值与 $x_0$ 的函数值异号者跟 $x_0$ 构成新的求根区间,记为 $[a_1, b_1]$ .
- 重复以上做法得新近似根 $x_1, \dots$ 这样不断将区间分半,得到一系列区间 $[a_n, b_n]$ ,和近似根(区间中点) $x_n, n = 1, 2, 3, \dots$
- $x_n$ 误差为 $\frac{b-a}{2^{n+1}}$ ,区间 $[a_n, b_n]$ 长的一半,  $x_n \rightarrow \xi$ .
- 有根区间以 $\frac{1}{2}$ 的比率缩小, 我们也称它是线性收敛的.

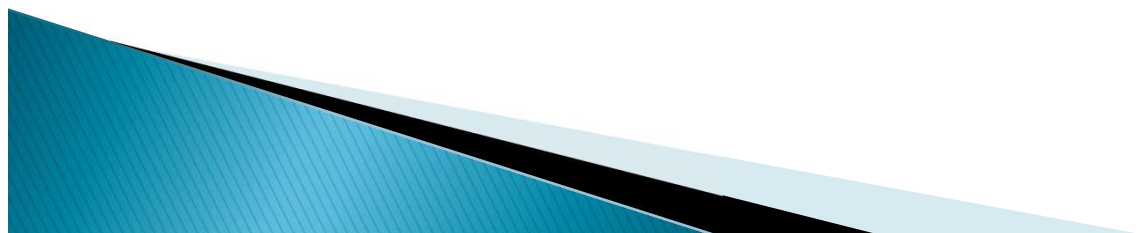


# 对分区间套法算例

- ▶ 例1. 求  $f(x) = x^3 - x - 1$  在  $[1, 1.5]$  的零点.  $f(1) < 0, f(1.5) > 0$ .

$n$	$x_n$	$f(x_n)$	有根区间	误差限
0	1.25	-	$[1.25, 1.5]$	$0.5/2$
1	1.375	+	$[1.25, 1.375]$	$0.5/2^2$
2	1.3125	-	$[1.3125, 1.375]$	$0.5/2^3$
3	1.34375	+	$[1.3125, 1.34375]$	$0.5/2^4$
4	1.3281	+	$[1.3125, 1.3281]$	$0.5/2^5$
5	1.3203	-	$[1.3203, 1.3281]$	$0.5/2^6$
6	1.3242			$0.5/2^7$

- $x_6 = 1.3242$ , 误差限  $0.00390625$  (真值  $\xi = 1.3247 \dots$ , 误差  $e^* = -0.0005 \dots$ ). 有四位有效数字. 实际上  $x_5$  就有四位有效数字了.



# 迭代法

- ▶ 尝试迭代计算:  $n = 0, 1, 2, \dots$

- $x_{n+1} = \frac{x_n + \frac{2}{x_n}}{2}, x_0 = 1$
- $x_{n+1} = 3x_n - 21x_n^2 + 49x_n^3, x_0 = 0.1$

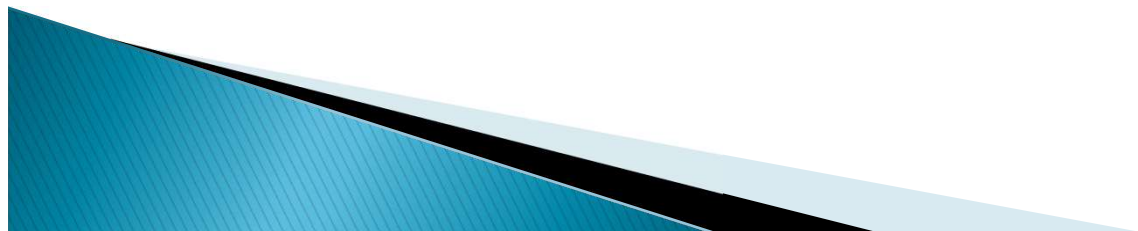
- ▶ 求非线性连续函数  $f(x)$  零点  $\xi$

- 化成  $\xi = \phi(\xi), x = \phi(x)$
- 迭代
  - 取初始近似  $x_0$
  - 计算

$$x_{n+1} = \phi(x_n), n = 0, 1, 2, \dots$$

直到  $|x_{n+1} - x_n| \leq \epsilon$  或  $\left(\frac{|x_{n+1} - x_n|}{x_{n+1}} \leq \epsilon\right)$

- 若  $x_n \rightarrow \xi$ , 则  $\xi = \phi(\xi)$ ,  $\phi(x)$  的不动点. 故亦称不动点迭代法



# 迭代法算例

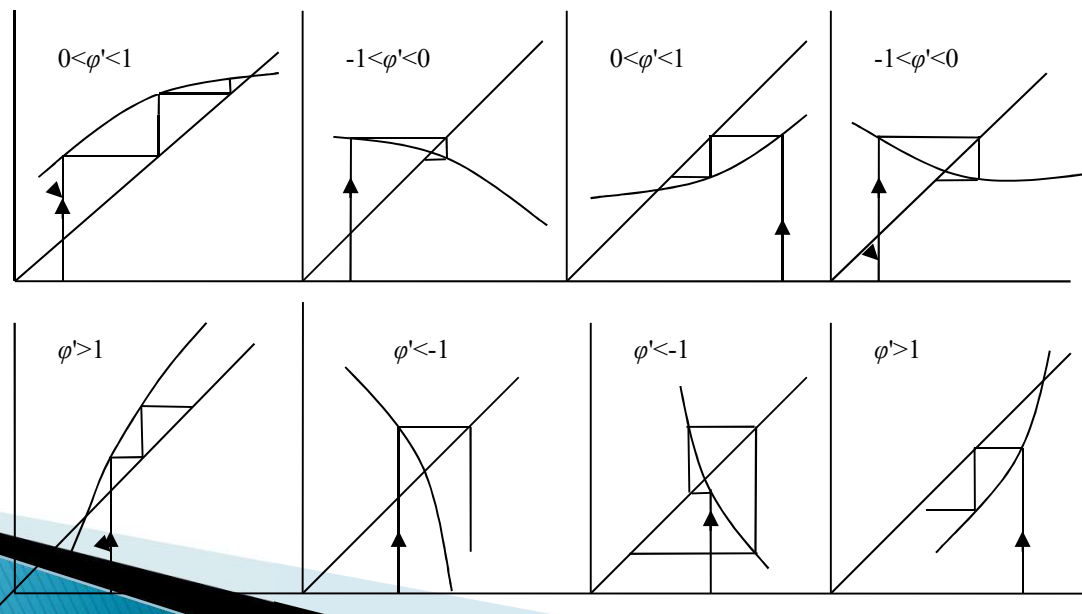
- ▶ 例2 求 $f(x) = x^3 + 2x^2 + 10x + 20$ 在 $[1,1.5]$ 的零点.
- 取 $x_0 = 1$ , 迭代公式为 $x_{n+1} = 2 - \frac{x_n^3 + 2x_n^2}{10}$ , 则算得 1.7, 0.9307, 1.74614, 0.857796, ... 发散.
  - 取 $x_0 = 1$ , 迭代公式为 $x_{n+1} = \frac{20}{x_n^2 + 2x_n + 10}$ , 计算结果如表, 收敛于根 $\xi = 1.368\ 808\ 107\ 821\ \dots$

$n$	$x_n$	$n$	$x_n$	$n$	$x_n$	$n$	$x_n$
1	1.538 461 538	8	1.368 241 023	15	1.368 810 032	22	1.368 808 101
2	1.295 019 157	9	1.369 059 812	16	1.368 807 254	23	1.368 808 111
3	1.401 825 309	10	1.368 696 397	17	1.368 808 487	24	1.368 808 107
4	1.354 209 390	11	1.368 857 689	18	1.368 807 940	25	1.368 808 108
5	1.375 298 092	12	1.368 786 103	19	1.368 808 182		
6	1.365 929 788	13	1.368 817 874	20	1.368 808 075		
7	1.370 086 005	14	1.368 803 773	21	1.368 808 123		

# 迭代法几何解释

## 几何解释

- $x = \phi(x)$  的不动点  $\xi$  是  $y = x$  和  $y = \phi(x)$  两条曲线的交点. 迭代从  $x_0$  出发向上到达  $y = \phi(x)$  上点  $(x_0, \phi(x_0))$ , 由此点再沿水平线到达  $y = x$  上点  $(\phi(x_0), \phi(x_0))$ , 其横坐标即  $x_1$ . 如此做下去得一条阶梯形或环形折线, 或向交点接近(收敛), 或远离交点而去(不收敛).



# 迭代法收敛性

## ▶ 不动点原理

若对任何 $x, y$ 都有 $|\phi(x) - \phi(y)| \leq L|x - y|, L < 1$ 则迭代 $x_{n+1} = \phi(x_n)$ 收敛, 极限 $\xi$ 惟一, 是 $\phi(x)$ 的不动点, 并且有估计:

$$|x_n - \xi| \leq \frac{L^n}{1-L} |x_1 - x_0|$$

- 加于 $\phi(x)$ 的条件称Lipshitz条件( $L$ 称Lipshitz常数)它强于连续性. 实践中常用 $|\phi'(x)| \leq L < 1$ , 从画图看出的规律.
- 这儿 $\phi(x)$ 定义在 $(-\infty, \infty)$ . 换成 $\phi: [a, b] \rightarrow [a, b]$ , 定理亦成立.
- 得到误差估计照例偏于保守. 可在计算时用估计式:

$$|x_{n+1} - \xi| \leq \frac{L}{1-L} |x_{n+1} - x_n|$$



# 迭代法收敛性

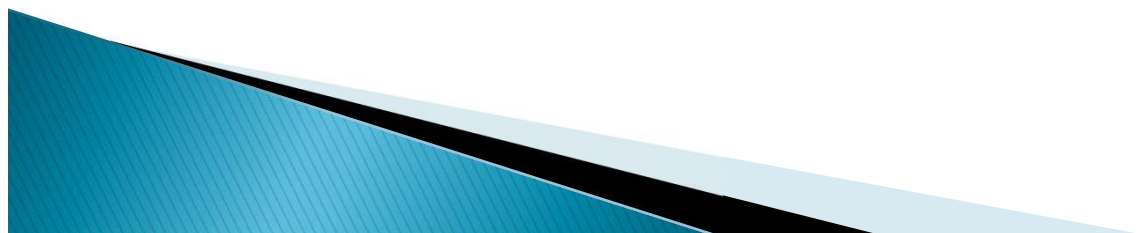
- ▶ 局部收敛性
- ▶ 定理：若  $\phi(\alpha) = \alpha$ ， $\phi'(x)$  在  $\alpha$  附近连续， $|\phi'(x)| < 1$ ，则迭代法  $x_{n+1} = \phi(x_n)$  局部收敛。即存在  $r > 0$ ，在区间  $(\alpha - r, \alpha + r)$  中任取  $x_0$ ，迭代法收敛到  $\alpha$ 。
- ▶ 定理：若  $\phi(\alpha) = \alpha$ ， $\phi'(x)$  在  $\alpha$  附近  $p$  阶连续可导，且  $\phi'(\alpha) = \phi''(\alpha) = \cdots = \phi^{(p-1)}(\alpha) = 0$ ， $\phi^{(p)}(\alpha) \neq 0$ ，则迭代法  $x_{n+1} = \phi(x_n)$   $p$  阶局部收敛。



# 收敛性判定

## ▶ 讨论例2中迭代的收敛性

- $\phi(x) = 2 - \frac{x^3 + 2x^2}{10}$ ,  $\phi'(1.5) = -1.275$ ,  $\phi'(1.3) = -1.027$  在  $[1.3, 1.5]$  有  $|\phi'(x)| > 1$ , 不收敛.
- $\phi(x) = \frac{20}{x^2 + 2x + 10}$  在  $[1, 2]$  有  $0 < |\phi'(x)| < 1$ , 局部收敛.  
实际上  $\phi: [1, 2] \rightarrow [1, 2]$ .



# 收敛性改进

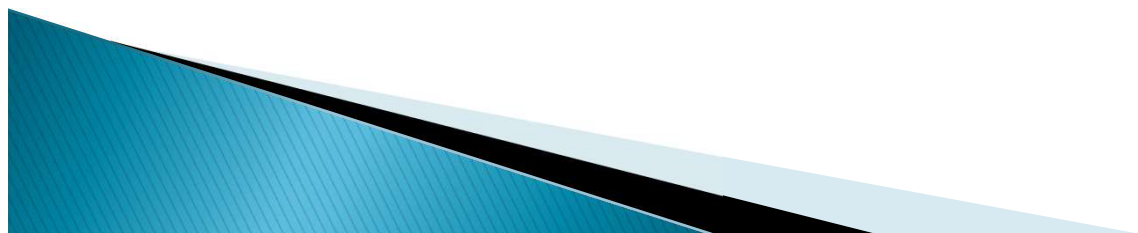
- ▶ 可以改进迭代法收敛性乃至变发散为收敛

- ▶ 松弛法

- $\lambda_n = \phi'(x_n) (\neq -1)$
- $\omega_n = (1 + \lambda_n)^{-1}$
- $x_{n+1} = (1 - \omega)x_n + \omega_n \phi(x_n),$

- ▶ Aitken法

- $u_{n+1} = \phi(x_n)$
- $v_{n+1} = \phi(u_{n+1})$
- $$x_{n+1} = x_n - \frac{(u_{n+1} - x_n)^2}{v_{n+1} - 2u_{n+1} + x_n} = v_{n+1} - \frac{(v_{n+1} - u_{n+1})^2}{v_{n+1} - 2u_{n+1} + x_n}$$



# 松弛法算例

- ▶ 例3. 同例2, 取  $x_0 = 1$ ,  $\varphi(x) = \frac{20}{x^2 + 2x + 10}$ ,  $\varphi'(x) = \frac{-40(x+1)}{(x^2 + 2x + 10)^2}$ ,  $\lambda_n = \frac{40(x_n + 1)}{(x_n^2 + 2x_n + 10)^2}$ ,  $\omega_n = \frac{1}{1 + \lambda_n}$ ,  $x_{n+1} = (1 - \omega_n)x_n + \omega_n \varphi(x_n)$

$n$	$x_n$	$\varphi(x_n)$	$\lambda_n$	$\omega_n$
0	1	1.538 461 538 461 539	0.473 372 781 065 088 7	0.678 714 859 437 751 0
1	1.365 461 847 389 558	1.370 293 834 882 256	0.444 163 999 685 426 5	0.692 442 132 761 808 2
2	1.368 807 719 114 480	1.368 808 280 340 511	0.443 828 367 622 074 7	0.692 603 097 726 192 0
3	1.368 808 107 821 367	1.368 808 107 821 375	0.443 828 328 574 875 3	0.692 603 116 457 097 1
4	1.368 808 107 821 373	1.368 808 107 821 373		

# Aitken方法算例

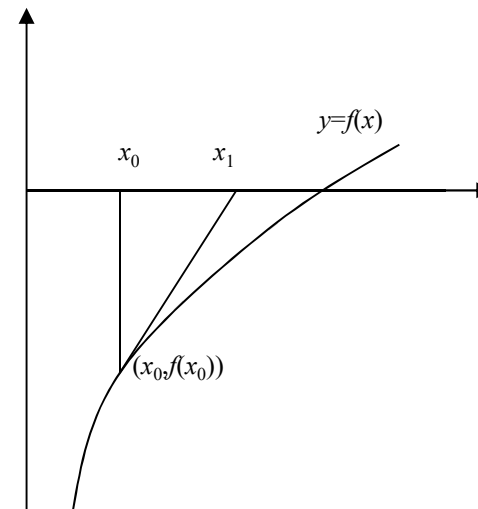
- ▶ 例3 (续). 同例2, 取  $x_0 = 1, \phi(x) = 2 - \frac{(x^3 + 2x^2)}{10}$ .

$n$	$x_n$	$x_{n+1}^{(1)}$	$x_{n+1}^{(2)}$
0	1	1.700 000 000 000 000	9.307 000 000 000 003
1	1.333 492 139 113 864	1.407 237 999 442 876	1.325 258 257 766 407
2	1.368 415 439 108 393	1.369 243 724 348 597	1.368 324 625 768 061
3	1.368 808 058 309 165	1.368 808 162 760 807	1.368 808 046 859 809
4	1.368 808 107 821 372	1.368 808 107 821 373	1.368 808 107 821 372

取  $x_0 = 1, \phi(x) = \frac{20}{x^2 + 2x + 10}$

$n$	$x_n$	$x_{n+1}^{(1)}$	$x_{n+1}^{(2)}$
0	1	1.538 461 538 461 539	1.295 019 157 088 122
1	1.370 813 882 687 234	1.367 918 090 298 850	1.369 203 162 587 276
2	1.368 808 169 944 811	1.368 808 080 249 231	1.368 808 120 058 670
3	1.368 808 107 821 373	1.368 808 107 821 373	1.368 808 107 821 373

# Newton法



## ▶ 方法

- 取初始近似 $x_0$
- 迭代  $n = 0, 1, 2, \dots$

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

直到 $|x_{n+1} - x_n| \leq \epsilon$ 和(或)  $\left| \frac{x_{n+1} - x_n}{x_{n+1}} \right| \leq \epsilon_1, |f(x_{n+1})| \leq \epsilon_2$

## ▶ 导出

- ‘以线性函数代非线性函数’
  - 在初始近似 $x_n$ 作Taylor展开

$$f(x) = f(x_n) + f'(x_n)(x - x_n) + \frac{f''(\eta)(x - x_n)^2}{2}$$

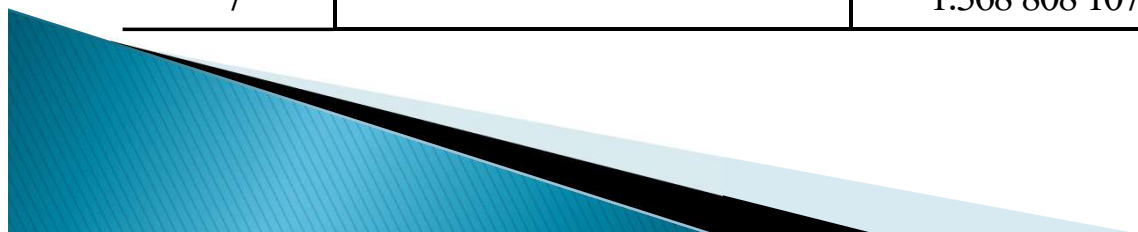
- 线性部分零点 $x_{n+1}$
- ‘以直代曲’
  - 由 $(x_n, f(x_n))$ 作 $f(x)$ 的切线
  - 交 $x$ 轴于 $x_{n+1}$ .因此Newton法也叫切线法

# Newton法算例

- ▶ 例4. 例2,取 $x_0 = 1$ 用Newton法.结果见下表左栏.

$$x_{n+1} = x_n - (x_n^3 + 2x_n^2 + 10x_n - 20)/(3x_n^2 + 4x_n + 10)$$

$n$	Newton 法	弦位法	抛物线法
0	1	1	1
1	1.411 764 705 882 353	1.500 000 000 000 000	1.500 000 000 000 000
2	1.369 336 470 588 235	1.354 430 379 746 836	1.250 000 000 000 000
3	1.368 808 188 617 532	1.368 270 259 654 687	1.368 535 857 721 367
4	1.368 808 107 821 375	1.368 810 350 393 887	1.368 807 906 820 780
5	1.368 808 107 821 373	1.368 808 107 472 217	1.368 808 107 821 681
6	1.368 808 107 821 373	1.368 808 107 821 372	1.368 808 107 821 373
7		1.368 808 107 821 373	1.368 808 107 821 373



# Newton法收敛性

## 定理

Newton迭代法在 $f(x) = 0$ 单根 $\xi$ 附近是二阶收敛的, 并且有

$$|x_{n+1} - \xi| \approx \left| \frac{f''(\xi)}{2f'(\xi)} \right| |x_n - \xi|^2$$

## 注

- Newton迭代法也可视为不动点迭代法 $\phi(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$
- 单根的假设是必要的. 例如, 求 $(x-1)^2 = 0$ 的二重根1. Newton迭代是线性收敛的:

$$x_{n+1} - 1 = \frac{x_n - 1}{2}$$

- 由 $0 = f(\xi) = f(x_n) + f'(x_n)(\xi - x_n) + \frac{f''(\eta)(\xi - x_n)^2}{2}$ 得 $x_{n+1} - \xi = \frac{f''(\eta)}{2f'(x_n)}(\xi - x_n)^2$ 据此可推出在 $\xi$ 附近取 $x_0$ , 误差越来越小, 是二阶收敛的. 由 $\phi(\xi) = \xi, \phi'(\xi) = 0, \phi''(\xi) \neq 0$ 亦可得二阶收敛性.





# Newton法变形

## ▶ 几个方法

### ◦ 简化Newton法.

- 为减少计算导数的化费,可只求 $f'(x_0)$ 以后所有导数不另求. 这相当于第一次作切线,以后作其平行线.当然,这样收敛要慢些.还可以取折衷方案,隔几步计算一下导数

### ◦ 用差商代导数 (弦位法)

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

它免除了计算导数



# 综合除法

- 多项式的情况计算可应用综合除法

$$f(x) = a_0x^n + a_1x^{n-1} + \cdots + a_{n-1}x + a_n = q(x)(x - c) + r$$

其中  $q(x) = b_0x^{n-1} + b_1x^{n-2} + \cdots + b_{n-2}x + b_{n-1}$       $r = b_n = f(c)$

计算:

$a_0$	$a_1$	$a_2$	$\cdots$	$a_{n-1}$	$a_n$
$c$	$b_0c$	$b_1c$	$\cdots$	$b_{n-2}c$	$b_{n-1}c$
	$b_0=a_0$	$b_1=a_1+b_0c$	$b_2=a_2+b_1c$	$\cdots$	$b_{n-1}=a_{n-1}+b_{n-2}c$
	$b_n=a_n+b_{n-1}c$				

又因  $f'(x) = q(x) + q'(x)(x - c)$       $f'(c) = q(c)$

故再对  $b_0, b_1, \cdots, b_{n-1}$  进行上述过程即得  $f'(c)$

例如, 设  $f(x) = x^3 + 2x^2 + 10x - 20$ , 求  $f(2), f'(2)$

	1	2	10	-20
2		2	8	36
	1	4	18	<u>16</u> = $f(2)$
2		2	12	
	1	6	<u>30</u> = $q(2) = f'(2)$	

# 弦位法

## ▶ 方法(也叫割线法)

- 取初始近似 $x_0, x_1$
- 迭代  $n = 1, 2, \dots$

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

直到 $|x_{n+1} - x_n| \leq \epsilon$ 和(或)

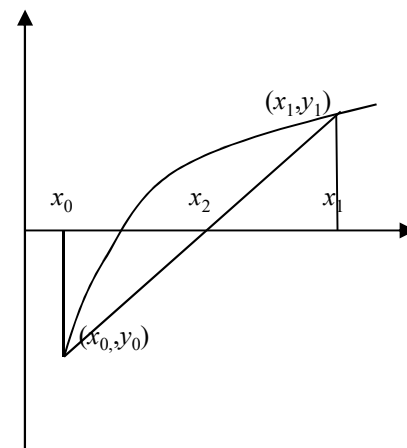
$$\left| \frac{x_{n+1} - x_n}{x_{n+1}} \right| \leq \epsilon_1, \quad |f(x_{n+1})| \leq \epsilon_2$$

## ▶ 导出

- ‘以线性函数代非线性函数’

$$f(x) = f(x_n) + f[x_n, x_{n-1}](x - x_n) + \frac{f''(\eta)(x - x_n)(x - x_{n-1})}{2}$$

- 取线性插值函数零点 $x_{n+1}$  ‘以直代曲’
- 作弦交 $x$ 轴于 $x_{n+1}$ .



# 弦位法收敛性

## 定理

弦位法在  $f(x) = 0$  单根  $\xi$  附近是  $p = \frac{\sqrt{5}+1}{2}$  阶收敛的, 并且有

$$|x_{n+1} - \xi| \approx \left| \frac{f''(\xi)}{2f'(\xi)} \right|^{p-1} |x_n - \xi|^p$$

例5. 同例2, 弦位法  $x_0 = 1, x_1 = 1.5$ , 计算结果见Newton法算例.

注:

- 弦位法较Newton法收敛慢, 但每步不必计算导数, 总计算量也有可能低于Newton法. 因此, 弦位法颇具竞争力.
- 变形: 试位法. 保证收敛. 取二初始值, 其上函数值变号. 算出新值后, 取代与之函数值同号的旧值再算新值. 与对分区间套法一样每次迭代所用二值都分居于根的两侧. 是线性收敛的.

# 非线性方程组Newton法

- 二元情况方程

$$\begin{cases} f_1(x, y) = 0 \\ f_2(x, y) = 0 \end{cases}$$

- 方法

- 取初值  $x_0, y_0$
- 迭代  $n = 0, 1, 2, \dots$ 
  - 解方程组求  $\Delta x, \Delta y$

$$\begin{cases} \frac{\partial f_1}{\partial x} \Big|_n \Delta x + \frac{\partial f_1}{\partial y} \Big|_n \Delta y = -f_1 \Big|_n \\ \frac{\partial f_2}{\partial x} \Big|_n \Delta x + \frac{\partial f_2}{\partial y} \Big|_n \Delta y = -f_2 \Big|_n \end{cases}$$

- 计算

$$x_{n+1} = x_n + \Delta x, y_{n+1} = y_n + \Delta y$$

直至改变量合乎要求

- 导出: Taylor公式线性化



# 算例

用Newton法解方程组，取初始近似 $(1,1)^T$ ，

$$\begin{cases} f_1(x, y) = x^2 + y^2 - 5 = 0 \\ f_2(x, y) = (x + 1)y - (3x + 1) = 0 \end{cases} \quad J = \begin{bmatrix} 2x & 2y \\ y - 3 & x + 1 \end{bmatrix}$$

准确解 $(1,2)^T$

$n$	$x$ $y$	$f_1(x, y)$ $f_2(x, y)$	$J$	
0	1.000 000 000 1.000 000 000	-3.000 000 000 -2.000 000 000	2.000 000 000 -2.000 000 000	2.000 000 000 2.000 000 000
1	1.250 000 000 2.250 000 000	1.625 000 000 0.312 500 000	2.500 000 000 -0.750 000 000	4.500 000 000 2.250 000 000
2	1.000 000 000 2.027 777 778	0.111 882 716 0 0.055 555 555 56	2.000 000 000 -0.972 222 222 2	4.055 555 556 2.000 000 000
3	1.000 194 288 2.000 094 446	$7.664\,046\,324\,8 \times 10^{-4}$ $-5.378\,537\,450 \times 10^{-6}$	2.000 388 576 -0.999 905 554 5	4.000 188 891 2.000 194 288
4	1.000 000 002 2.000 000 010	$4.666\,482\,223 \times 10^{-8}$ $1.834\,736\,629 \times 10^{-8}$		

# 非线性方程组Newton法

- 一般情况方程

$$\begin{cases} f_1(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0 \\ f_2(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0 \\ \dots\dots\dots \\ f_n(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0 \end{cases}$$

- 方法

- 给出初始近似  $x^{(0)} = (x_1^{(0)}, x_2^{(0)}, \dots, x_n^{(0)})^T$

- 对  $k = 0, 1, \dots$

- 计算  $J^{(k)}, f^{(k)}$

- 解  $J^{(k)} \Delta x = -f^{(k)}$  求  $\Delta x$

- 计算新近似  $x^{(k+1)} = x^{(k)} + \Delta x$

- 直到  $\|\Delta x\| \leq \varepsilon$

$$J^{(k)} = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_2}{\partial x_n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \frac{\partial f_n}{\partial x_1} & \frac{\partial f_n}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n} \end{bmatrix}_k,$$

$$\Delta x = \begin{bmatrix} \Delta x_1 \\ \Delta x_2 \\ \dots \\ \Delta x_n \end{bmatrix}, f^{(k)} = \begin{bmatrix} f_1 \\ f_2 \\ \dots \\ f_n \end{bmatrix}_k$$