

## 一. 实根对分法

原理: 利用连续函数的介值定理  $f(a) \cdot f(b) < 0 \Rightarrow \exists \bar{x} \in (a, b) \text{ s.t. } f(\bar{x}) = 0$

输入: 单变元函数  $f(x)$  和区间  $[a, b]$  (满足  $f(a)f(b) < 0$ ), 精度  $\varepsilon$ .

输出:  $f$  在  $[a, b]$  上的一个近似根  $x^*$  (若存在).

While  $|a - b| > \varepsilon$

$x^* := (a + b)/2$ ;

计算  $f(x^*)$ ;

若  $|f(x^*)| < \varepsilon$ ,  $x^*$  为解, 结束;

若  $f(x^*) \cdot f(b) < 0$ ,  $[a, b] := [x^*, b]$ ;

若  $f(a) \cdot f(x^*) < 0$ ,  $[a, b] := [a, x^*]$ ;

End while

- 优点: 算法简单, 只要求  $f$  连续.
- 缺点: 使用条件限制较大, 收敛速度较慢, 且只能求一个根, 精度有限.

## 二. 迭代法

步骤: 1. 构造原方程的等价形式  $f(x) = 0 \Leftrightarrow x = \phi(x)$

2. 取合适的初值  $x_0$ . 构造迭代序列  $x_{k+1} = \phi(x_k)$

3. 若极限  $x^* = \lim_{k \rightarrow \infty} x_k$  存在, 则  $x^*$  为方程的解.

若极限  $x^* = \lim_{k \rightarrow \infty} x_k$  不存在, 则迭代失败. 此时, 可考虑换其它的初值  $x_0$  或采用其它迭代格式

压缩映射定理:  $\phi(x) \in C^1[a, b]$  满足

1.  $a \leq \phi(x) \leq b \quad x \in [a, b]$

2.  $\exists 0 < L < 1$ , s.t. 对  $\forall x \in [a, b]$  有  $|\phi'(x)| \leq L$

则有 1. 存在唯一的  $x^*$  使  $x^* = \phi(x^*)$

2.  $\forall x_0 \in [a, b]$ , 迭代  $\{x_k\}$  收敛, 且有误差估计  $|x^* - x_k| \leq \frac{1}{1-L} |x_1 - x_0|$

## 三. Newton 迭代

对任意的非线性方程  $f(x) = 0$ . 其 Newton 迭代格式为  $x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$

假设我们知道  $f(x)$  在某个点  $x_0$  (可取为初值) 附近有一个根  $r$ , 将  $f(x)$  在  $x_0$  处作 Taylor 展开:

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

取其线性部分  $L_0(x) = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0)$  来近似原函数  $f(x)$ , 同时

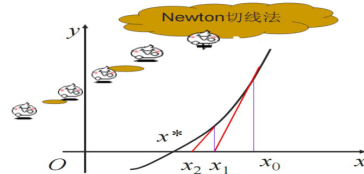
用  $L_0(x)$  的根  $x_1 = x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)}$  来近似  $f(x)$  的根  $r$ . 再将  $f(x)$  在  $x_1$  处 Taylor 展

开, 取其线性部分  $L_1(x) = f(x_1) + f'(x_1)(x - x_1)$  来近似  $f(x)$ , 用  $L_1(x)$  的

根  $x_2 = x_1 - \frac{f(x_1)}{f'(x_1)}$  近似  $f(x)$  的根.....

KEY idea: 将非线性方程反复线性化, 再用线性方程的解来逼近非线性方程的解.

注: 当  $x_k$  越来越靠近真解 (根) 时, 线性函数  $L_k(x)$  近似  $f$  的效果会越好, 得出的近似解也越精确.



收敛阶:

定义:  $\{x_k\} \rightarrow x^*$   $\varepsilon_k = |x^* - x_k|$  若  $\exists p \geq 1$  和正常数  $C$  s.t.  $\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{\varepsilon_{k+1}}{\varepsilon_k^p} = C$  则称  $\{x_k\}$  为  $p$  阶收敛的

设迭代格式为  $\phi(x)$ ,  $x^*$  为  $\phi$  的不动点 (i.e.,  $x^* = \phi(x^*)$ ).

- 当  $\phi'(x^*) \neq 0$  时

$$\varepsilon_{k+1} = |x^* - x_{k+1}| = |\phi(x^*) - \phi(x_k)| = |\phi'(\xi_k)(x^* - x_k)| = |\phi'(\xi_k)| \varepsilon_k$$

令  $k \rightarrow \infty$  得  $\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{\varepsilon_{k+1}}{\varepsilon_k} = |\phi'(x^*)| \neq 0 \Rightarrow$  一阶收敛.

- 当  $\phi'(x^*) = 0$  且  $\phi''(x^*) \neq 0$  时,

$$\varepsilon_{k+1} = |x^* - x_{k+1}| = |\phi(x^*) - \phi(x_k)| = \left| \frac{\phi''(\xi_k)}{2} (x^* - x_k)^2 \right|$$

故  $\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{\varepsilon_{k+1}}{\varepsilon_k^2} = \left| \frac{\phi''(x^*)}{2} \right| \neq 0 \Rightarrow$  二阶收敛.

Newton 迭代格式  $x_{k+1} = \phi(x_k) = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$

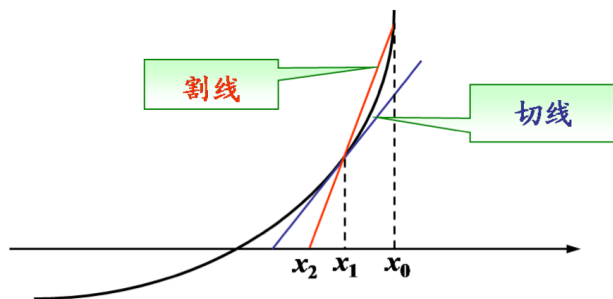
若  $\alpha$  为  $f(x) = 0$  的单根, 则 Newton 迭代二阶收敛; 若  $\alpha$  为重根, 则 Newton 迭代一阶收敛

#### 四. 弦截法.

将 Newton 迭代中的导数用差商  $f'[X_{k-1}, X_k] = \frac{f(X_k) - f(X_{k-1})}{X_k - X_{k-1}}$  代替. 得到迭代格式

$$X_{k+1} = X_k - f(X_k) \frac{X_k - X_{k-1}}{f(X_k) - f(X_{k-1})}$$

需两个初始点, 启动



#### Example (4)

用弦截法求方程  $x^3 - 7.7x^2 + 19.2x - 15.3 = 0$  根, 取  $x_0 = 1.5, x_1 = 4.0$ .

令  $f(x) = x^3 - 7.7x^2 + 19.2x - 15.3$ , 代入弦截法迭代格式

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

$k$	$x_k$	$f(x)$
0	1.5	-0.45
1	4	2.3
2	1.90909	0.248835
3	1.65543	-0.0805692
4	1.71748	0.0287456
5	1.70116	0.00195902
6	1.69997	-0.0000539246
7	1.7	$9.459 \times 10^{-8}$

#### 五. 非线性方程组的 Newton 迭代法

设有二元方程组  $(x, y)$  为自变量

$$\begin{cases} f(x, y) = 0 \\ g(x, y) = 0 \end{cases}$$

写成向量形式:  $F(w) = 0$ , 其中

$$F(w) = \begin{pmatrix} f(x, y) \\ g(x, y) \end{pmatrix}, w = (x, y)^T$$

对  $f, g$  在  $(x_0, y_0)$  作二元 Taylor 展开, 取其线性部分, 得

$$\begin{cases} f(x, y) \approx f(x_0, y_0) + (x - x_0) \frac{\partial f(x_0, y_0)}{\partial x} + (y - y_0) \frac{\partial f(x_0, y_0)}{\partial y} = 0 \\ g(x, y) \approx g(x_0, y_0) + (x - x_0) \frac{\partial g(x_0, y_0)}{\partial x} + (y - y_0) \frac{\partial g(x_0, y_0)}{\partial y} = 0 \end{cases}$$

令  $\Delta x = x - x_0, \Delta y = y - y_0$ , 则

$$J(x_0, y_0) \begin{pmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -f(x_0, y_0) \\ -g(x_0, y_0) \end{pmatrix}.$$

继续做下去...

每次迭代先解一个关于  $\Delta x \doteq x - x_k, \Delta y \doteq y - x_k$  的二元方程组

$$J(x_k, y_k) \begin{pmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -f(x_k, y_k) \\ -g(x_k, y_k) \end{pmatrix}.$$

进而得到新的迭代点

$$w_{k+1} \doteq \begin{pmatrix} x_{k+1} \\ y_{k+1} \end{pmatrix} \doteq \begin{pmatrix} x_k \\ y_k \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_k + \Delta x \\ y_k + \Delta y \end{pmatrix}.$$

这里, Jacobi(雅克比)矩阵

$$J(x_0, y_0) \doteq \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x} |_{(x_0, y_0)} & \frac{\partial f}{\partial y} |_{(x_0, y_0)} \\ \frac{\partial g}{\partial x} |_{(x_0, y_0)} & \frac{\partial g}{\partial y} |_{(x_0, y_0)} \end{pmatrix}.$$

若  $\det(J(x_0, y_0)) \neq 0$ , 可解出  $\Delta x, \Delta y$ . 令

$$w_1 \doteq \begin{pmatrix} x_1 \\ y_1 \end{pmatrix} \doteq \begin{pmatrix} x_0 \\ y_0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_0 + \Delta x \\ y_0 + \Delta y \end{pmatrix}.$$

同理, 再对  $f, g$  在  $(x_1, y_1)$  作二元 Taylor 展开, 并取其线性部分。若  $\det(J(x_1, y_1)) \neq 0$ , 可解出  $\Delta x = x - x_1, \Delta y = y - y_1$ , 进而得到

$$w_2 \doteq \begin{pmatrix} x_2 \\ y_2 \end{pmatrix} \doteq \begin{pmatrix} x_1 \\ y_1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 + \Delta x \\ y_1 + \Delta y \end{pmatrix}.$$

#### Example (3.6)

求非线性方程组

$$\begin{cases} f_1(x, y) \doteq 4 - x^2 - y^2 = 0 \\ f_2(x, y) \doteq 1 - e^x - y = 0 \end{cases}, \text{ 取初始值 } \begin{pmatrix} x_0 \\ y_0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ -1.7 \end{pmatrix}.$$

解  $J(x, y) = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x} & \frac{\partial f_1}{\partial y} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x} & \frac{\partial f_2}{\partial y} \end{bmatrix} = \begin{pmatrix} -2x & -2y \\ -e^x & -1 \end{pmatrix}$

$$J(x_0, y_0) = \begin{pmatrix} -2 & 3.4 \\ -2.71828 & -1 \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} f_1(x_0, y_0) \\ f_2(x_0, y_0) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.11 \\ -0.01828 \end{pmatrix}$$

$$\begin{cases} -2\Delta x + 3.4\Delta y = -0.11 \\ -2.71828\Delta x - \Delta y = 0.01828 \end{cases}$$

解方程得

$$\begin{pmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.004256 \\ -0.029849 \end{pmatrix}$$

所以

$$w_1 = \begin{pmatrix} x_0 \\ y_0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ -1.7 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0.004256 \\ -0.029849 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1.004256 \\ -1.729849 \end{pmatrix}$$

继续做下去, 直到  $\max(|\Delta x|, |\Delta y|) < 10^{-5}$  时停止.