

第八讲：非线性方程组数值解法

教师：胡俊

北京大学数学科学学院

May 7, 2019

- 1 非线性方程组数值解法
- 2 非线性方程的迭代解法
 - 二分法(bisection method)
 - Newton迭代法
 - 割线法(secant method)
 - 不动点迭代法
- 3 非线性方程组的迭代解法
- 4 Continuation method
- 5 作业

1 非线性方程组数值解法

2 非线性方程的迭代解法

- 二分法(bisection method)
- Newton迭代法
- 割线法(secant method)
- 不动点迭代法

3 非线性方程组的迭代解法

4 Continuation method

5 作业

非线性方程组数值解法

应用数学中很多问题可以归结为: 对于给定的非线性函数 $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$,

求 $x^* \in \mathbb{R}^n$, 使得 $f(x^*) = 0$.

当 $n = 1$ 时, 这就是单个变量非线性方程求解问题; 当 $n > 1$ 时, 这就是非线性方程组的求解问题.

Definition 1.1

设序列 $\{x_k\}$ 以 x^* 为极限. 记 $e_k = x_k - x^*$, 如果存在正数 r 和非负常数 C , 使得

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

则称序列 $\{x_k\}$ 收敛到 x^* 的收敛速度是 r 阶的. 常见情形

- (1) $r = 1$, 此时称为一阶收敛或线性收敛. 显然, 此时必有 $0 < C < 1$.
- (2) $r > 1$ 或 $r = 1, C = 0$, 此时称为超线性收敛.
- (3) $r = 2$, 此时称为二阶收敛.

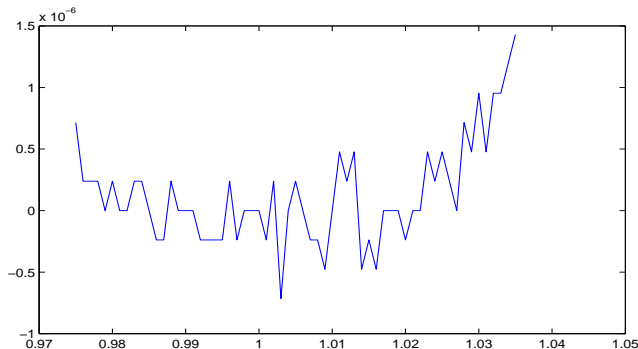
非线性方程组数值解法

考虑多项式

$$P_4(x) = x^4 - 4x^3 + 6x^2 - 4x + 1$$

由 $P_4(x) = (x - 1)^4$, 易知1是唯一零点(4重). 如果用单精度计算, 在区间 $[0.975, 1.035]$ 内间隔0.001取点, 会发现在很多地方会变号, 如下图所示, 由介值定理应该有许多近似零点.

$[0.981, 1.026]$ 之间的值都可以看成是真解的近似. 产生这个问题的原因, 一方面是方法的问题, 一方面是精度限制还有舍入误差.



1 非线性方程组数值解法

2 非线性方程的迭代解法

- 二分法(bisection method)
- Newton迭代法
- 割线法(secant method)
- 不动点迭代法

3 非线性方程组的迭代解法

4 Continuation method

5 作业

二分法

设 $f(x) \in C[a, b]$, 且 $f(a)f(b) < 0$, 由介值定理则必有 $x^* \in (a, b)$, 使得 $f(x^*) = 0$.

令 $a_0 = a, b_0 = b, c_0 = a_0 + (b_0 - a_0)/2$, 若 $f(a_0)f(c_0) = 0$, 则 $x^* = c_0$ 即为所求; 若 $f(a_0)f(c_0) > 0$, 则令 $a_1 = c_0, b_1 = b_0$; 若 $f(a_0)f(c_0) < 0$, 则 $a_1 = a_0, b_1 = c_0$. 这样得到的区间 (a_1, b_1) 含有原方程的根, 且区间长度是原来的一半.

如此进行下去, 假设到第 $n-1$ 步, 令 $c_{n-1} = a_{n-1} + (b_{n-1} - a_{n-1})/2$, 若 $f(a_{n-1})f(c_{n-1}) = 0$, 则 $x^* = c_{n-1}$ 即为所求; 若 $f(a_{n-1})f(c_{n-1}) > 0$, 则令 $a_n = c_{n-1}, b_n = b_{n-1}$; 若 $f(a_{n-1})f(c_{n-1}) < 0$, 则 $a_n = a_{n-1}, b_n = c_{n-1}$. 再如此进行下去. 这样得到的序列 $c_n (k = 0, 1, 2, \dots)$ 的极限 x^* 是原方程的根.

二分法

二分法

输入 $a, b, n, \delta, \epsilon$

$$fa = f(a)$$

$$fb = f(b)$$

$$e = b - a$$

如果 $\text{sign}(fa) = \text{sign}(fb)$, 则停止

对 $k = 0$ 到 n , 进行下面操作

$$e = e/2$$

$$c = a + e$$

$$fc = f(c)$$

如果 $|e| < \delta$ 或者 $|fc| < \epsilon$, 则停止

如果 $\text{sign}(fc) \neq \text{sign}(fa)$, 则

$$b = c$$

$$fb = fc$$

不然 $a = c; fa = fc$

结束

二分法

在上面算法中有三个迭代停止准则, 一个是达到最大迭代步数 n , 另外两个是误差很小或者函数值很小, 用 δ 和 ϵ 控制. 下面两个图是有可能其中一个停止准则满足, 另外一个不满足.

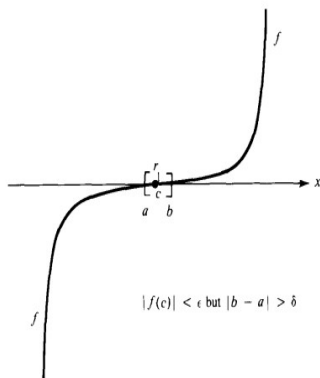


Figure 3.2(a) Criterion $|b - a| < \delta$ failure

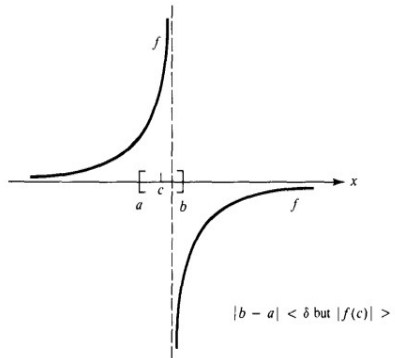


Figure 3.2(b) Criterion $|f(c)| < \epsilon$ failure

二分法误差分析

误差分析:

根据二分法的算法, 迭代区间为 $[a_0, b_0], [a_1, b_1], \dots$. 有

$$a_0 \leq a_1 \leq a_2 \leq \dots \leq b_0$$

$$b_0 \geq b_1 \geq b_2 \geq \dots \geq a_0$$

$$b_{n+1} - a_{n+1} = \frac{1}{2}(b_n - a_n) \quad (n \geq 0)$$

因此 $\{a_n\}, \{b_n\}$ 收敛, 有

$$b_n - a_n = 2^{-n}(b_0 - a_0)$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} b_n - \lim_{n \rightarrow \infty} a_n = 0$$

对 $0 \geq f(a_n)f(b_n)$ 取极限, 有 $0 \geq [f(x^*)]^2$ 得到 $f(x^*) = 0$.

二分法误差分析

当第 n 步二分法停止时, 最好的逼近是区间 $[a_n, b_n]$ 的中点.
令 $c_n = (b_n + a_n)/2$, 误差有

$$|x^* - c_n| \leq \frac{b_n - a_n}{2} = 2^{-(n+1)}(b_0 - a_0)$$

二分法是线性收敛的

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{|e_{n+1}|}{|e_n|} = \frac{1}{2}.$$

综上可得到如下定理.

Theorem 2.1

设 $[a_0, b_0], [a_1, b_1], \dots, [a_n, b_n], \dots$ 是二分法的迭代区间,
则 $\lim_{n \rightarrow \infty} a_n$ 和 $\lim_{n \rightarrow \infty} b_n$ 存在且相等, 是 f 的一个零点. 如
果 $x^* = \lim_{n \rightarrow \infty} c_n$ 且 $c_n = (b_n + a_n)/2$, 则

$$|x^* - c_n| \leq 2^{-(n+1)}(b_0 - a_0)$$

Example 2.2

设二分法的开始区间是 $[50, 63]$, 需要多少迭代步能使得相对误差是 10^{-12}

$$\frac{|x^* - c_n|}{|x^*|} \leq 10^{-12}$$

知道 $r \geq 50$, 收敛的充分条件是

$$\frac{|x^* - c_n|}{50} \leq 10^{-12}$$

由上面定理, 收敛的充分条件是

$$\frac{2^{-(n+1)} \times 13}{50} \leq 10^{-12}$$

因此, 需要 $n \geq 37$.

设 $f(x)$ 在其零点 x^* 附近充分光滑, x_k, x_{k+1} 都在 x^* 附近.
由Taylor展开公式

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

(ξ_k 介于 x_k 与 x^* 之间), 当 $|x^* - x_k|$ 很小时, 忽略右端最后一项高阶小量, 从而有

$$f(x_k) + f'(x_k)(x^* - x_k) \approx 0.$$

这样我们有 $x^* \approx x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$, 即可以构造迭代序列

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

Newton迭代法

输入 x_0, n, ϵ, τ

$$y = f(x_0)$$

如果 $|y| < \tau$, 则停止

对 $k = 1$ 到 n , 进行下面操作

$$x_1 = x_0 - y/f'(x_0)$$

$$y = f(x_1)$$

如果 $|x_1 - x_0| < \epsilon$ 或 $|y| < \tau$, 则停止

结束

Newton法的几何解释

$$f(x) = f(c) + f'(c)(x - c) + \frac{1}{2}f''(c)(x - c)^2 + \cdots .$$

在 c 点对 f 线性化有

$$l(x) = f(c) + f'(c)(x - c)$$

则 l 是 f 在 c 处的切线, 与 f 有同样的函数值和斜率, Newton法是以切线的零点作为下一步近似零点, 参见图3.3. 此外, 初始点选取的不好有可能导致Newton迭代法失败, 参见图3.4. 所以Newton法收敛需要初始点 x_0 尽可能靠近零点或者 f 的形状比较好.

Newton法的几何解释

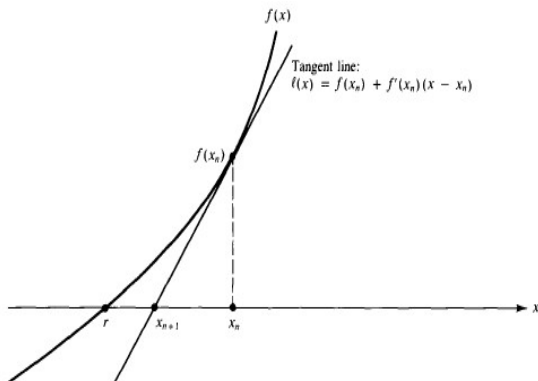


Figure 3.3 Geometric interpretation of Newton's method

Newton法的几何解释

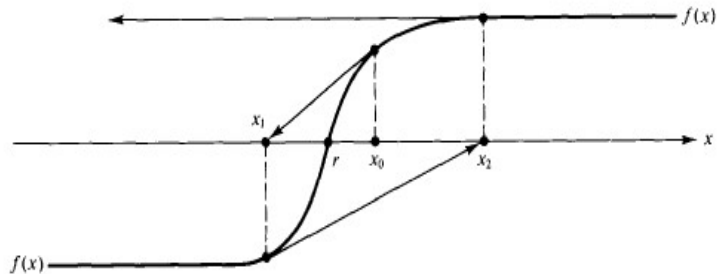


Figure 3.4 Example of nonconvergence of Newton's method

误差分析:

设

$$e_n = x_n - x^*$$

假设 f'' 连续, x^* 是 f 的单重零点, 则 $f(x^*) = 0 \neq f'(x^*)$. 根据Newton迭代, 有

$$\begin{aligned} e_{n+1} = x_{n+1} - x^* &= x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)} - x^* = e_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)} \\ &= \frac{e_n f'(x_n) - f(x_n)}{f'(x_n)} = \frac{e_n f'(x_n) - (f(x_n) - f(x^*))}{f'(x_n)} \end{aligned}$$

由Taylor定理, 有

$$f(x_n) - f(x^*) = f'(x_n)(x_n - x^*) - \frac{1}{2}e_n^2 f''(\xi_n)$$
$$e_{n+1} = \frac{1}{2} \frac{f''(\xi_n)}{f'(x_n)} e_n^2 \approx \frac{f''(x^*)}{f'(x^*)} e_n^2 = C e_n^2 \quad (1)$$

因此, Newton迭代法是二阶收敛的. 关于收敛性的严格证明可参见《David Kincaid ., Ward Cheney, Numerical Analysis: Mathematics of Scientific Computing, Third Edition, 机械工业出版社》.

假设 r 是单重零点, 令 $\Delta : |x - x^*| \leq \delta$, 定义 $c(\delta)$ 依赖于 δ

$$c(\delta) := \frac{1}{2} \max_{x \in \Delta} |f''(x)| / \min_{x \in \Delta} |f'(x)| \quad (\delta > 0) \quad (2)$$

因为当 $\delta \rightarrow 0$, $c(\delta) \rightarrow |\frac{1}{2}f''(x^*)/f'(x^*)|$, 故 $\delta c(\delta) \rightarrow 0$. 选择 δ 使得(2)中的分母大于零, 且 $\delta c(\delta) < 1$. 固定 δ , 令 $\rho = \delta c(\delta)$. 假设初值 $x_0 \in \Delta$, 则 $|e_0| \leq \delta$ 和 $|\xi_0 - x^*| \leq \delta$. 因此有

$$\frac{1}{2}|f''(\xi_0)/f'(\xi_0)| \leq c(\delta).$$

因此(1)表明

$$\begin{aligned} |x_1 - x^*| &= |e_1| \leq e_0^2 c(\delta) \leq |e_0| \delta c(\delta) = \rho |e_0| \\ &< |e_0| \leq \delta. \end{aligned}$$

因此对于下一个迭代点有 $x_1 \in \Delta$, 重复上述过程

$$|e_1| \leq \rho|e_0|, |e_2| \leq \rho|e_1| \leq \rho^2|e_0|, \dots$$

因而

$$x_n \in \Delta, |e_n| \leq \rho^n|e_0|.$$

因为 $0 \leq \rho < 1$, 我们有 $\lim_{n \rightarrow \infty} \rho^n = 0$, 故 $\lim_{n \rightarrow \infty} e_n = 0$. 综上得到下面的定理.

Theorem 2.3

设 f 在其零点 x^* 附近二阶连续可微, x^* 是单重零点, 则存在 x^* 的邻域 $\Delta: |x - x^*| \leq \delta$, 则对任意属于 Δ 的初值, **Newton** 迭代法产生的序列 $\{x_k\}$ 都收敛, 而且收敛速度是二阶的.

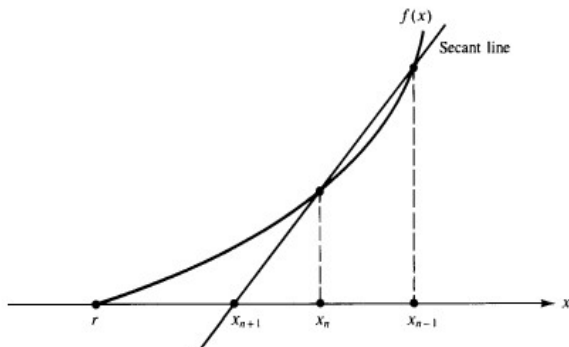
割线法

为了避免在Newton迭代法中每步迭代都要计算导函数的值, 用相邻两步的函数值作差商来逼近导数值, 即

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

从而迭代割线法

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



割线法

输入 a, b, n, ϵ, τ

$$fa = f(a); fb = f(b)$$

对 $k = 2$ 到 n , 进行下面操作

如果 $|fa| > |fb|$, 则 $a \leftrightarrow b; fa \leftrightarrow fb$

$$s = (b - a)/(fb - fa)$$

$$b = a$$

$$fb = fa$$

$$a = a - fa \cdot s$$

如果 $|b - a| < \epsilon$ 或 $|fa| < \tau$, 则停止
结束

在程序中有时交换端点 a, b , 为保证 $|f(a)| < |f(b)|$, 从而对点 x_n, x_{n-1} 有 $|f(x_n)| \leq |f(x_{n-1})|$, 接下来对点 x_{n+1}, x_n 有 $|f(x_{n+1})| \leq |f(x_n)|$. 这样确保点列从第二项开始是递减的, 所以数值稳定.

误差分析:

下面给出一个不严格的收敛性分析, 严格的证明可参见《数值分析-张平文、李铁军, 北京大学出版社》

割线法误差分析

$$\begin{aligned}e_{n+1} = x_{n+1} - x^* &= \frac{f(x_n)x_{n-1} - f(x_{n-1})x_n}{f(x_n) - f(x_{n-1})} - x^* \\&= \frac{f(x_n)e_{n-1} - f(x_{n-1})e_n}{f(x_n) - f(x_{n-1})} \\&= \frac{x_n - x_{n-1}}{f(x_n) - f(x_{n-1})} \left[\frac{f(x_n)/e_n - f(x_{n-1})/e_{n-1}}{x_n - x_{n-1}} \right] e_n e_{n-1}\end{aligned}$$

由Taylor展开, 有

$$f(x_n) = f(x^* + e_n) = f(x^*) + e_n f'(x^*) + \frac{1}{2} e_n^2 f''(x^*) + O(e_n^3)$$

$$f(x_{n-1}) = f(x^*) + e_{n-1} f'(x^*) + \frac{1}{2} e_{n-1}^2 f''(x^*) + O(e_{n-1}^3)$$

因为 $x_n - x_{n-1} = e_n - e_{n-1}$, 得

$$\frac{f(x_n)/e_n - f(x_{n-1})/e_{n-1}}{x_n - x_{n-1}} \approx \frac{1}{2} f''(x^*)$$

割线法误差分析

$$\frac{x_n - x_{n-1}}{f(x_n) - f(x_{n-1})} \approx \frac{1}{f'(x^*)}$$

因此

$$e_{n+1} \approx \frac{f''(x^*)}{f'(x^*)} e_n e_{n-1} = C e_n e_{n-1}$$

若设 $|e_{n+1}| \sim A|e_n|^\alpha$, 则

$$|e_n| \sim A|e_{n-1}|^\alpha \text{ 和 } |e_{n-1}| \sim (A^{-1}|e_n|)^{1/\alpha}$$

$$A|e_n|^\alpha \sim |C||e_n|(A^{-1}|e_n|)^{1/\alpha}$$

可以写成

$$A^{1+1/\alpha}|C|^{-1} \sim |e_n|^{1-\alpha+1/\alpha}$$

割线法误差分析

当 $e_n \rightarrow 1$ 时, 上式左边是非零常数, 因此 $1 - \alpha + 1/\alpha = 0$,
即 $\alpha = (1 + \sqrt{5})/2 \approx 1.62$. 因此割线法是超线性收敛的.
与Newton迭代法相比, 割线法不用计算导函数的值, 计算量降低;
其收敛速度比Newton迭代法稍慢.

不动点迭代法

把方程 $f(x) = 0$ 写成等价形式 $x = F(x)$, 于是问题转化为

求 x^* , 使得 $x^* = F(x^*)$.

称为函数 $F(x)$ 的不动点问题, x^* 称为函数 $F(x)$ 的不动点.

为了逼近不动点问题, 我们可以采用如下迭代法:

$$\begin{cases} \text{给定初值 } x_0 \\ x_{k+1} = F(x_k), k = 0, 1, 2, \dots \end{cases} \quad (3)$$

这种迭代法称为不动点迭代法, x_0 为初值, 连续函数 $F(x)$ 称为迭代函数.

Definition 2.4

设 $C \subset \mathbb{R}$, 一个映射(或函数) $F : C \rightarrow C$ 称为压缩映射, 如果存在 $\lambda < 1$, 使得

$$|F(x) - F(y)| \leq \lambda |x - y|$$

对任意 $x, y \in C$ 均成立.

Theorem 2.5

设 C 是 \mathbb{R} 上的闭区间, $F : C \rightarrow C$ 是压缩映射, 则 F 在 C 上存在唯一的不动点. 且 $\forall x_0 \in C$, 方程(3)产生的序列 $\{x_k\}$ 都收敛于不动点.

Proof: 由压缩映射的性质

$$|x_k - x_{k-1}| = |F(x_{k-1}) - F(x_{k-2})| \leq \lambda |x_{k-1} - x_{k-2}|$$

重复上述过程有

$$|x_k - x_{k-1}| \leq \lambda |x_{k-1} - x_{k-2}| \leq \lambda^2 |x_{k-2} - x_{k-3}| \leq \cdots \leq \lambda^{k-1} |x_1 - x_0|$$

因此

$$|x_{n+k} - x_n| \leq \sum_{m=1}^k |x_{n+m} - x_{n+m-1}| \leq \lambda^n \frac{1 - \lambda^k}{1 - \lambda} |x_1 - x_0|$$

显然 $\{x_n\}$ 是**Cauchy**列, 因为 C 是闭集, 因此 $\{x_n\}$ 在 C 中有极限.

记 $x^* = \lim_{k \rightarrow \infty} x_k$. 则 $F(x^*) = x^*$ (注意到, 压缩映射说明函数是连续的).

对于唯一性, 设 x, y 是不动点, 则

$$|x - y| = |F(x) - F(y)| \leq \lambda |x - y|$$

由于 $\lambda < 1$, 因此 $|x - y| = 0$, 不动点唯一. 证明完毕.

Theorem 2.6

设 x^* 是 $F(x)$ 的不动点. 如果 $F(x)$ 在 x^* 的某个邻域中是连续可微的, 而且 $|F'(x^*)| < 1$, 则一定存在 $\delta > 0$, 只要初值 x_0 满足 $|x_0 - x^*| < \delta$, 不动点迭代序列 $\{x_k\}$ 就收敛于 x^* .

Proof.

由 $F'(x)$ 连续的性质可知, 存在 x^* 的邻域 $\Delta : |x - x^*| \leq \delta$, 使得 $\forall x \in \Delta$, 有 $|F'(x)| \leq \lambda < 1$, 于是

$$|F(x) - x^*| = |F(x) - F(x^*)| \leq \lambda |x - x^*| \leq |x - x^*| \leq \delta,$$

即 $F(x)$ 可以看成是 Δ 上的压缩映射. 因此由定理2.5可知, 对任意初值 $x_0 \in \Delta$ 不动点迭代收敛, 定理得证. □

不动点收敛速度:

设存在整数 q , 使得

$$F^{(k)}(x^*) = 0, \quad 1 \leq k < q, \quad F^{(q)}(x^*) \neq 0.$$

$$\begin{aligned} e_{n+1} &= x_{n+1} - x^* = F(x_n) - F(x^*) = F(x^* + e_n) - F(x^*) \\ &= e_n F'(x^*) + \frac{1}{2} e_n^2 F''(x^*) + \cdots + \frac{1}{(q-1)!} e_n^{q-1} F^{(q-1)}(x^*) + \frac{1}{q!} e_n^q F^{(q)}(\xi_n) \end{aligned}$$

因此

$$e_{n+1} = \frac{1}{q!} e_n^q F^{(q)}(\xi_n)$$

因为 $\lim_{n \rightarrow \infty} \xi_n = x^*$, 因此

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{|e_{n+1}|}{|e_n|^q} = \frac{1}{q!} |F^{(q)}(x^*)|.$$

不动点迭代至少是 q 阶收敛的.

1 非线性方程组数值解法

2 非线性方程的迭代解法

- 二分法(bisection method)
- Newton迭代法
- 割线法(secant method)
- 不动点迭代法

3 非线性方程组的迭代解法

4 Continuation method

5 作业

非线性方程组的迭代解法

考虑如下两变量的方程组

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

假设 $(x_1^{(0)}, x_2^{(0)})$ 离真解不远, 计算校正 (h_1, h_2) 使得 $(x_1^{(1)}, x_2^{(1)}) = (x_1^{(0)}, x_2^{(0)}) + (h_1, h_2)$

$$\begin{cases} 0 = f_1(x_1^{(0)} + h_1, x_2^{(0)} + h_2) \approx f_1(x_1^{(0)}, x_2^{(0)}) + (h_1 \frac{\partial f_1}{\partial x_1} + h_2 \frac{\partial f_1}{\partial x_2})(x_1^{(0)}, x_2^{(0)}) \\ 0 = f_2(x_1^{(0)} + h_1, x_2^{(0)} + h_2) \approx f_2(x_1^{(0)}, x_2^{(0)}) + (h_1 \frac{\partial f_2}{\partial x_1} + h_2 \frac{\partial f_2}{\partial x_2})(x_1^{(0)}, x_2^{(0)}) \end{cases}$$

非线性方程组的迭代解法

$$J \begin{bmatrix} h_1 \\ h_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2}{\partial x_2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} h_1 \\ h_2 \end{bmatrix} = - \begin{bmatrix} f_1(x_1^{(0)}, x_2^{(0)}) \\ f_2(x_1^{(0)}, x_2^{(0)}) \end{bmatrix}$$

得

$$\begin{bmatrix} h_1 \\ h_2 \end{bmatrix} = -J^{-1} \begin{bmatrix} f_1(x_1^{(0)}, x_2^{(0)}) \\ f_2(x_1^{(0)}, x_2^{(0)}) \end{bmatrix}$$

因此, **Newton**迭代法如下

$$\begin{bmatrix} x_1^{(k+1)} \\ x_2^{(k+1)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1^{(k)} \\ x_2^{(k)} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} h_1^{(k)} \\ h_2^{(k)} \end{bmatrix}$$

非线性方程组的迭代解法

对于 n 阶非线性方程组

$$f_i(x_1, \dots, x_n) = 0, 1 \leq i \leq n$$

令 $X = (x_1, \dots, x_n)^T$, $F = (f_1, \dots, f_n)^T$,

$$F(X) = 0$$

类似地有

$$0 = F(X + H) \approx F(X) + F'(X)H$$

其中 $H = (h_1, \dots, h_n)^T$, $F'(X)$ 是Jacobi矩阵

$$F'(X) = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial f_n}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n} \end{bmatrix}$$

非线性方程组的迭代解法

如果 $F'(X)$ 可逆, 有

$$H = -F'(X)^{-1}F(X)$$

多变量的Newton迭代格式

$$F'(X^{(k)})H^{(k)} = -F(X^{(k)})$$

$$X^{(k+1)} = X^{(k)} + H^{(k)}$$

1 非线性方程组数值解法

2 非线性方程的迭代解法

- 二分法(bisection method)
- Newton迭代法
- 割线法(secant method)
- 不动点迭代法

3 非线性方程组的迭代解法

4 Continuation method

5 作业

构造函数

$$h(t, x) = tf(x) + (1 - t)[f(x) - f(x_0)] \quad t \in [0, 1]$$

给定 t , 得到 $h(t, x)$ 的零点 $x(t)$.

$$h(t, x(t)) = 0 \Rightarrow h_t + h_x x'(t) = 0 \Rightarrow x'(t) = -\frac{h_t}{h_x}$$

得到如下Cauchy初值问题

$$\begin{cases} x'(t) = -h_x^{-1} h_t \\ x(0) = x_0 \end{cases}$$

Example 4.1

$$f(x) = \begin{bmatrix} \xi_1^2 - 3\xi_2^2 + 3 \\ \xi_1\xi_2 + 6 \end{bmatrix} \quad x = (\xi_1, \xi_2) \in \mathbb{R}^2$$

$$h_x = f'(x) = \begin{bmatrix} 2\xi_1 & -6\xi_2 \\ \xi_2 & \xi_1 \end{bmatrix}, \quad h_t = f(x_0)$$

$$h_x^{-1} = \frac{1}{\Delta} \begin{bmatrix} \xi_1 & 6\xi_2 \\ -\xi_2 & 2\xi_1 \end{bmatrix} \quad \Delta = 2\xi_1^2 + 6\xi_2^2$$

1 非线性方程组数值解法

2 非线性方程的迭代解法

- 二分法(bisection method)
- Newton迭代法
- 割线法(secant method)
- 不动点迭代法

3 非线性方程组的迭代解法

4 Continuation method

5 作业

- 1 设 f 充分光滑, 已知根的重数 k , 即

$$f(x) = f'(x) = \cdots = f^{(k-1)}(x) = 0$$

$$f^{(k)}(x) \neq 0$$

证明

$$x_{n+1} = x_n - \frac{kf(x_n)}{f'(x_n)}, \quad f'(x_n) \neq 0$$

至少具有二阶局部收敛性.

- 2 证明(Steffen迭代)

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

具有二阶收敛性. 其中

$$g(x) = \frac{f(x + f(x)) - f(x)}{f(x)}$$

谢谢！