

数值计算方法

非线性方程(组)的数值解法

信息管理与工程学院
冯银波



非线性方程的数值解法

- 初始近似值的搜索
- 迭代法
- 牛顿迭代法（切线法）
- 弦截法（割线法）

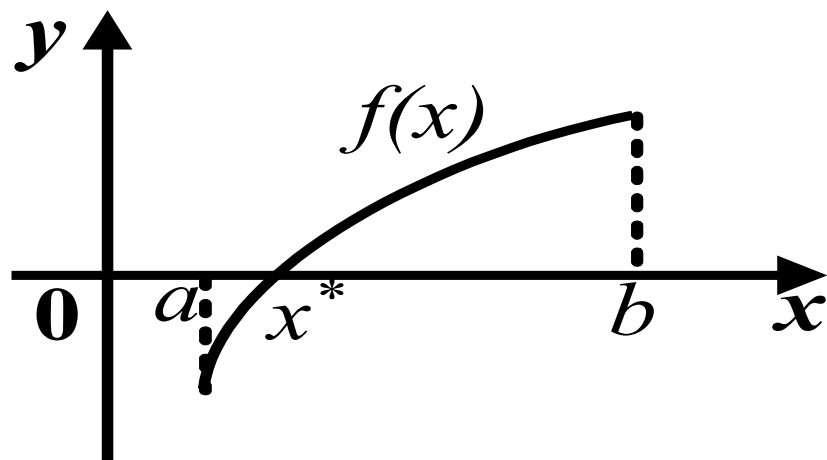
初始近似值的搜索

- 方程的根

- 非线性方程：高次代数方程和超越方程。
- **定义：**非线性方程 $f(x) = 0$ ，存在 x^* 使 $f(x^*) = 0$ ，则称 x^* 为方程的根，又称为函数 $f(x)$ 的零点。
- 方程的根：实根、虚根。全局的根、局部的根。单根、重根。

有根区间

介值定理 若函数 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 连续, 且 $f(a)f(b) < 0$, 则方程 $f(x) = 0$ 在 (a, b) 内至少有一个实根。将 $[a, b]$ 称为 $f(x)$ 的有根区间。



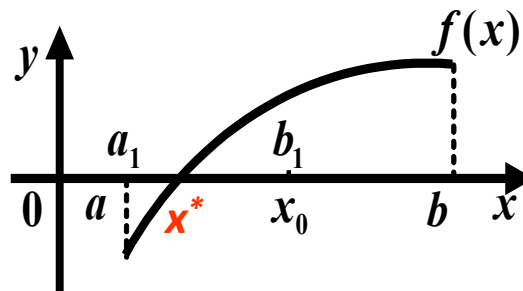
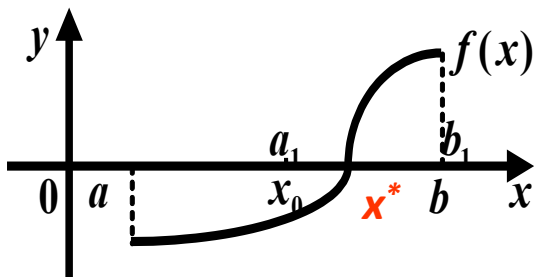
区间二分法

- **定理** 函数 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 上单调连续, 且 $f(a)f(b) < 0$, 则方程 $f(x) = 0$ 在区间 $[a, b]$ 上有且仅有一个实根 x^* .
 - 二分法的基本思想
 - 将有根的区间二分为两个小区间, 然后判断根在那个小区间, 舍去无根的小区间, 而把有根的小区间再一分为二, 再判断根属于哪个更小的区间, 如此反复, 直到求出满足精度要求的近似根。

区间二分法

- 令 $(a, b) = (a_0, b_0)$, 中点 $x_0 = \frac{1}{2}(a_0 + b_0)$
- 这时有三种情况
 - $f(x_0) = 0$, x_0 为所求的根
 - $f(x_0)$ 和 $f(a_0)$ 同号, 取 $a_1 = x_0, b_1 = b_0$
 - $f(x_0)$ 和 $f(b_0)$ 同号, 取 $a_1 = a_0, b_1 = x_0$
- 新的有根区间为 (a_1, b_1) , 长度是原来的一半
- 近似根 x_k 的误差估计

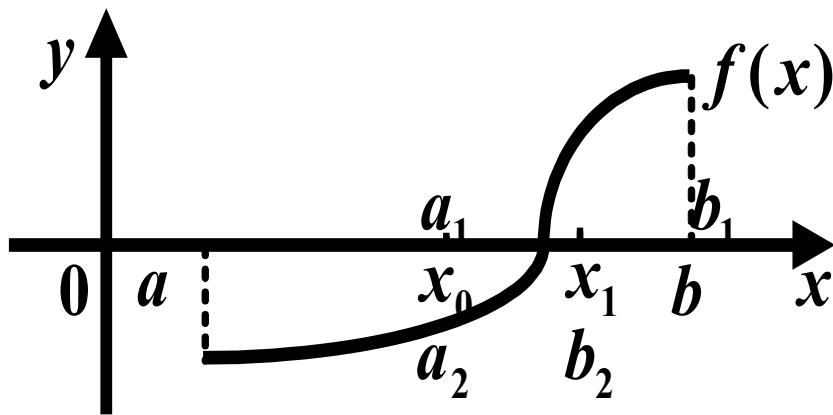
$$|x^* - x_0| \leq \frac{1}{2}(b_0 - a_0)$$



区间二分法

- 第二次二分，取中点 $x_1 = \frac{1}{2}(a_1 + b_1)$
 - 若 $f(a_1)f(x_1) < 0$ ，则 $x^* \in (a_1, x_1)$ ，令 $a_2 = a_1, b_2 = x_1$
否则令 $a_2 = x_1, b_2 = b_1$

新的有根区间为 (a_2, b_2)



区间二分法

- 如此反复, 有 $(a, b) = (a_0, b_0) \supset (a_1, b_1) \supset (a_2, b_2) \supset \cdots \supset (a_k, b_k) \supset \cdots$

$$b_1 - a_1 = \frac{1}{2}(b_0 - a_0), b_2 - a_2 = \frac{1}{2}(b_1 - a_1) = \frac{1}{2^2}(b - a)$$

$$b_k - a_k = \frac{1}{2^k}(b - a)$$

- 近似根 x_k 的误差估计
- $x_k = \frac{1}{2}(a_k + b_k) \in (a_k, b_k), k = 0, 1, 2, \cdots$
- $|x^* - x_k| \leq \frac{1}{2}(b_k - a_k) = \frac{1}{2^{k+1}}(b - a)$

区间二分法

- 由此得二分过程结束的原则：
- 先给定精度要求 ε (绝对误差限)，
 - 事先由 ε 估计出二分的最小次数 k , 取 $x^* = x_k$

$$\text{由 } |x^* - x_k| \leq \frac{1}{2^{k+1}}(b - a) < \varepsilon \text{ 得 } 2^{k+1} > \frac{b-a}{\varepsilon},$$

$$k > \frac{\lg(b - a) - \lg \varepsilon}{\lg 2} - 1$$

- 当 $|b_{k+1} - a_{k+1}| < \varepsilon$ 时结束二分计算, 取 $x^* = x_k$

区间二分法

计算步骤：

(1) 找出 $f(x)=0$ 的有根区间 (a,b) ，即确定 a ， b 使得 $f(a)f(b)<0$ ，并计算 $f(a)$ ， $f(b)$ 。

(2) 计算 $f(\frac{a+b}{2})$ 。

(3) 若 $f(\frac{a+b}{2})=0$ ，计算停止；若 $f(\frac{a+b}{2})f(a)<0$ ，用 $\frac{a+b}{2}$ 代替 b ；
若 $f(\frac{a+b}{2})f(b)<0$ ，以 $\frac{a+b}{2}$ 代替 a 。

(4) 反复执行第二步与第三步，直到区间长缩小到允许误差范围之内，此时区间中点即可作为所求的近似解。

区间二分法

证明方程 $x^3 - 3x^2 + 6x - 1 = 0$ 在区间 $(0, 1)$ 内有唯一的实根，并用二分法求这个根的近似值，使误差不超过 0.01。

解 设 $f(x) = x^3 - 3x^2 + 6x - 1, x \in [0, 1]$ 。因为 $f(x)$ 在 $[0, 1]$ 连续，且 $f(0) = -1 < 0, f(1) = 3 > 0$ ，由介值定理知 $f(x) = 0$ 在区间 $[0, 1]$ 上至少有一个实根 x^* 。又因为 $f'(x) = 3x^2 - 6x + 6 = 3(x-1)^2 + 3 > 0$ ，所以 $f(x)$ 在 $[0, 1]$ 上单调增加，因而 $x^3 - 3x^2 + 6x - 1 = 0$ 在区间 $(0, 1)$ 内有唯一实根 x^* 。

下面用二分法求这个根的近似值。

区间二分法

k	a_n	b_n	x_k	$f(x_k)$
0	0	1	0.500	+
1	0	0.500	0.250	+
2	0	0.250	0.125	-
3	0.125	0.250	0.188	+
4	0.125	0.188	0.157	-
5	0.157	0.188	0.173	-
6	0.173	0.188	0.267	+
7	0.173	0.267	0.220	+
8	0.173	0.220	0.196	+
9	0.173	0.196	0.185	+

区间二分法

k	a_n	b_n	x_k	$f(x_k)$
10	0.173	0.185	0.179	-
11	0.179	0.185	0.182	-
12	0.182	0.185	0.183	+
13	0.182	0.183	0.183	

所以 $x^* = 0.183$ 。

求多个根

- 二分法一般用于求某区间内的一个实根
- 如果一个方程在某区间内有多个根，如何把所有的根都求出来？
 - 对于多项式方程来说，问题相对简单
 - 对一般的方程来说，很难做到

普通不动点迭代法

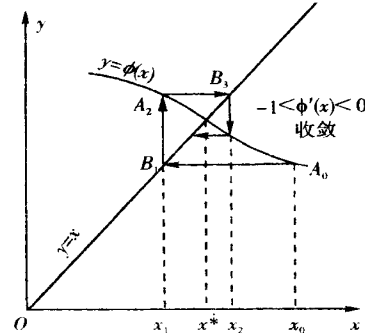
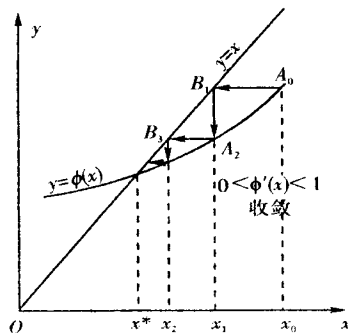
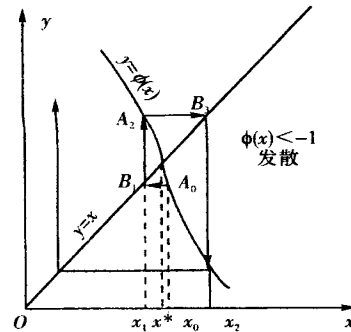
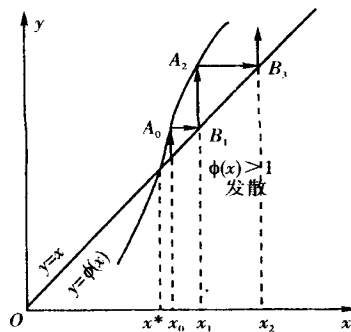
- 考虑如下不动点问题（等价于求根问题）

$$x = \varphi(x)$$

若 x^* 满足 $x^* = \varphi(x^*)$, 则称 x^* 是 φ 的一个不动点。构造迭代序列

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

- 注意 $\varphi(x_k)$ 不一定收敛到 x^* 。



普通不动点迭代法

定理： 如果 $\varphi(x)$ 满足以下条件：

(1) 当 $x \in [a, b]$ 时, $\varphi(x) \in [a, b]$,

(2) 对任意的 $x \in [a, b]$ 时, 存在 $0 < L < 1$, 使得

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

那么, 方程 $x = \varphi(x)$ 在上 $[a, b]$ 有唯一的根 x^* , 且对任意初值 $x_0 \in [a, b]$, 迭代序列 $x_{k+1} = \varphi(x_k) (k = 0, 1, 2, \dots)$ 都收敛于 x^*

普通不动点迭代法

证明：设 x^* 是方程 $f(x)=0$ 的根，即 $x^* = \varphi(x^*)$ ，由拉格朗日定理

$$x^* - x_{k+1} = \varphi(x^*) - \varphi(x_k) = \varphi'(\xi)(x^* - x_k)$$

其中 ξ 在 x^* 与 x_k 之间，由 (2.7)

$$\begin{aligned} |x^* - x_{k+1}| &= |\varphi(x^*) - \varphi(x_k)| = |\varphi'(\xi)| |x^* - x_k| \\ &\leq L |x^* - x_k| \leq L^2 |x^* - x_{k-1}| \leq \cdots \\ &\leq L^{k+1} |x^* - x_0| \end{aligned}$$

因为 $0 < L < 1$ ，由 $\lim_{k \rightarrow \infty} L^{k+1} = 0$ 知

$$|x^* - x_{k+1}| \rightarrow 0 \quad (k \rightarrow \infty)$$

所以 $\lim_{k \rightarrow \infty} x_k = x^*$

即 $x_{k+1} = \varphi(x_k)$ 收敛

证完

牛顿法

- 牛顿法是求解非线性方程(组)的一种方法。
- **迭代公式**：要求解非线性方程 $f(x) = 0$ ，若已知第 k 个迭代点 x_k ，且 $f'(x_k) \neq 0$ ，那么第 $k + 1$ 个迭代点 x_{k+1} 有以下公式给出：

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

- **迭代公式的导出**：给定当前迭代点，把原方程（非线性方程）近似为线性方程，从而通过求解线性方程来得到原方程的一个近似解，即为下一个迭代点。

$$\begin{aligned} f(x) &= f(x_k) + f'(x_k)(x - x_k) + \frac{f''(x_k)}{2}(x - x_k)^2 + \dots \\ &\approx f(x_k) + f'(x_k)(x - x_k) \quad \text{当 } x \text{ 在 } x_k \text{ 附近时} \end{aligned}$$

因此，得到 $f(x) = 0$ 的一个近似解： $x = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$

牛顿法几何意义

- 过曲线上的点 $(x_k, f(x_k))$ 作切线，切线方程

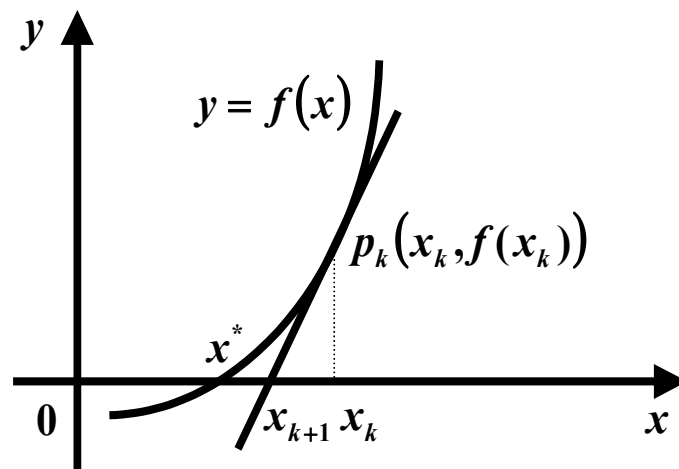
$$y = f(x_k) + f'(x_k)(x - x_k)$$

切线方程和横轴的交点 $(x_{k+1}, 0)$ ，即

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

若 $f'(x_k) \neq 0$ ，解出的解记为 x_{k+1} ，则得 Newton 迭代公式

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



牛顿法-例

例：用牛顿迭代法求方程 $xe^x - 1 = 0$ 在 $x = 0.5$ 附近的根。

解：

$$f(x) = xe^x - 1 \quad f'(x) = e^x + xe^x$$

牛顿迭代法：

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

取 $x_0 = 0.5$ ，经计算可得

$$x_1 = 0.57102044 \quad x_2 = 0.567165569$$

$$x_3 = 0.56714329 \quad x_4 = 0.56714329$$

$$x^* \approx 0.567143$$

牛顿迭代法算法步骤

(1)给出 $x_0, \varepsilon, N = 0$

(2)计算 $x_1 \leftarrow x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)}$, $N \leftarrow N + 1$

(3)若 $|x_1 - x_0| < \varepsilon$ 则转(4); 否则 $x_0 \leftarrow x_1$, 转(2);

(4)输出 x_1 ,结束。

- 初始选取 x_0 和 ε 时, 要使得 ε 远远小于 $\frac{f(x_0)}{f'(x_0)}$, 以免第一次迭代就终止

牛顿法的收敛性与收敛速度

牛顿法的迭代函数为：

$$\varphi(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)},$$
$$|\varphi'(x)| = \frac{|f''(x)|}{f'(x)^2} |f(x)|$$

根据普通迭代法的收敛性定理可知

定理： 设 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 上满足下列条件：

(1) $f(a) \cdot f(b) < 0$;

(2) $f'(x) \neq 0$;

(3) $f''(x)$ 存在且不变号;

(4) 取 $x_0 \in [a, b]$, 使得 $f''(x) \cdot f(x_0) > 0$

条件(4) 为了保证
 $\varphi(x)$ 也属于 $[a, b]$

则牛顿迭代序列 $\{x_k\}$ 收敛于 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 上的唯一根 x^* 。

牛顿法的收敛性与收敛速度

我们已知：

$$\varphi'(x^*) = \frac{f(x^*)f''(x^*)}{[f'(x^*)]^2} = 0$$

$$|\varphi''(x^*)| = \frac{f''(x^*)}{f'(x^*)}$$

根据Taylor展式：

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

于是：

定理： 设 $f(x^*) = 0, f'(x^*) \neq 0, f''(x^*)$ 在 x^* 的一个邻域内连续，
则牛顿法在 x^* 局部收敛，且至少2阶收敛。

更详细的证明可参考《Numerical Analysis: A Graduate Course》P195

牛顿法的拓展

1. 可以考虑用Taylor展式的前三项来近似 $f(x)$ ，其几何意义就是用抛物线来近似曲线。
2. 当 $f''(x)$ 会变号时，如果 x_0 选得不好，牛顿法很容易发散。此时，可以考虑Guarded Newton Method. 其迭代公式为： $x_{k+1} = x_k - s \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$ ， $0 < s \leq 1$. 每一步迭代时通过某种搜索法来确定满足 $|f(x_{k+1})| \leq \left| \left(1 - \frac{1}{2}s\right) f(x_k) \right|$ 的尽可能大的 s 。
3. 当 $f'(x)$ 不存在或者不方便计算时，可以用很多方法来替代 $f'(x)$ ，比如用某个常数 c 来永久代替 $f'(x)$ ，迭代公式为： $x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{c}$. 也可采用下面的割线法。
4. 其他。

弦截法(割线法)

- 牛顿迭代法虽然有较高的收敛速度，但要计算导数值 $f'(x)$ ，很多情况下导数不方便计算
- 为避免导数的计算，用平均变化率

$$\frac{f(x_k) - f(x_0)}{x_k - x_0} \text{ 和 } \frac{f(x_k) - f(x_{k-1})}{x_k - x_{k-1}}$$

分别代替 $f'(x_k)$ ，于是得到两种弦截法：

单点弦法

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f(x_k) - f(x_0)}(x_k - x_0), \quad k = 1, 2, \dots$$

双点弦法

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

单点弦截法几何意义

设非线性方程 $f(x)=0$ ，在区间 $[x_0, x_1]$ 内有单根 x^* ，选定曲线 $y=f(x)$ 上的两个点 $P_0(x_0, f(x_0))$ ， $P_1(x_1, f(x_1))$ ，过这两点作一条直线 $\overline{P_0P_1}$ ，其于 x 轴的交点即为 x_2

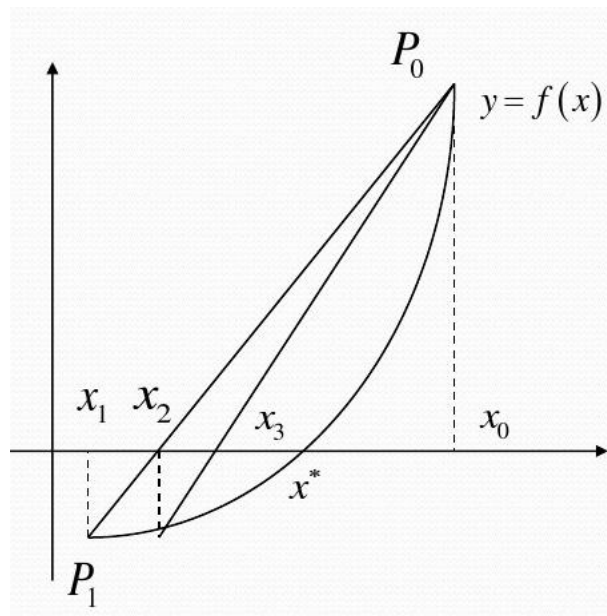
$$x_2 = x_1 - \frac{f(x_1)}{f(x_1) - f(x_0)}(x_1 - x_0)$$

写成迭代格式

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f(x_k) - f(x_0)}(x_k - x_0) \quad k = 1, 2, \dots$$

这个公式的几何意义是过两个点作弦，这个弦与 x 轴的交点即是根的新的近似值，因为弦的一个端点 $P_0(x_0, f(x_0))$ 始终不变，所以这种方法成为单点弦截法

单点弦截法几何意义



单点弦截法收敛速度

迭代函数是：

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

当 x_0 充分接近 x^* 时， $\frac{f(x^*) - f(x_0)}{x^* - x_0}$ 很接近 $f'(x^*)$ ，且符号相同，所以 $0 < |\varphi'(x)| < 1$ ，所以单点弦截法仅为线性收敛。

双点弦截法

- 迭代公式:

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

- 双点弦截法的收敛性与牛顿迭代法一样, 即在根的某个邻域内 $f(x)$ 有二阶连续导数, 且 $f'(x) \neq 0$, 具有局部收敛性, 同时在邻域任取初值 x_0, x_1 均收敛。双点弦截法具有超线性敛速, 收敛的阶为 $(1 + \sqrt{5})/2$, 证明略。

多元不动点迭代法

多元不动点问题：

$$\begin{cases} x_1 = g_1(x_1, \dots, x_n) \\ x_2 = g_2(x_1, \dots, x_n) \\ \vdots \\ x_n = g_n(x_1, \dots, x_n) \end{cases}$$

向量形式的迭代公式： $\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{g}(\mathbf{x}_k)$ 。

记 $\nabla \mathbf{g}(\mathbf{x})$ 为 $\mathbf{g}(\cdot)$ 在 \mathbf{x} 处的Jacobi矩阵（梯度）

$$\nabla \mathbf{g}(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} \frac{\partial g_1}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial g_1}{\partial x_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial g_n}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial g_n}{\partial x_n} \end{bmatrix}$$

多元不动点迭代法

定理： 设 \mathbf{x}^* 为 $\mathbf{x} = \mathbf{g}(\mathbf{x})$ 的解。如果 $\nabla \mathbf{g}(\mathbf{x})$ 是连续函数，且 $\|\nabla \mathbf{g}(\mathbf{x}^*)\| < 1$ ，则存在 $\delta > 0$ 使得当 $\|\mathbf{x}_0 - \mathbf{x}^*\| < \delta$ 时，迭代序列 $\{\mathbf{x}_k\}$ 收敛到 \mathbf{x}^* 。

证明： 证明思路和一元的情形类似，下面给出简要的证明过程。

根据多元中值定理知：

$$\mathbf{g}(\mathbf{v}) - \mathbf{g}(\mathbf{u}) = \int_0^1 \nabla \mathbf{g}(\mathbf{u} + s(\mathbf{v} - \mathbf{u}))(\mathbf{v} - \mathbf{u}) ds$$

在 \mathbf{x}^* 的某个邻域内有 $\|\nabla \mathbf{g}(\mathbf{x})\| = L < 1$ ，于是

$$\begin{aligned} \|\mathbf{x}_{k+1} - \mathbf{g}(\mathbf{x}^*)\| &= \|\mathbf{g}(\mathbf{x}_k) - \mathbf{g}(\mathbf{x}^*)\| = \left\| \int_0^1 \nabla \mathbf{g}(\mathbf{x}^* + s(\mathbf{x}_k - \mathbf{x}^*))(\mathbf{x}_k - \mathbf{x}^*) ds \right\| \\ &\leq \int_0^1 \|\nabla \mathbf{g}(\mathbf{x}^* + s(\mathbf{x}_k - \mathbf{x}^*))(\mathbf{x}_k - \mathbf{x}^*)\| ds \\ &\leq \int_0^1 \|\nabla \mathbf{g}(\mathbf{x}^* + s(\mathbf{x}_k - \mathbf{x}^*))\| \|\mathbf{x}_k - \mathbf{x}^*\| ds \\ &\leq L \|\mathbf{x}_k - \mathbf{x}^*\| \end{aligned}$$

于是 \mathbf{x}_k 收敛到 \mathbf{x}^* 。

牛顿法求解非线性方程组

考虑 n 元非线性方程组 $\mathbf{f}(\mathbf{x}) = \mathbf{0}$, $\nabla \mathbf{f}(\mathbf{x})$ 为Jacobi矩阵, $\nabla \mathbf{f}(\mathbf{x})^{-1}$ 为其逆矩阵。则牛顿法迭代公式为:

$$\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{x}_k - \nabla \mathbf{f}(\mathbf{x}_k)^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{x}_k)$$

牛顿法的几何意义:

- 一元情形中, 给定 \mathbf{x}_k , 在 \mathbf{x}_k 附近用线性函数来近似 $\mathbf{f}(\mathbf{x})$, 将求解非线性方程问题 $\mathbf{f}(\mathbf{x}) = \mathbf{0}$ 近似看成是求解线性方程 $0 = f(x_k) + f'(x_k)(x - x_k)$, 从而得到 \mathbf{x}_{k+1} 。
- 多元情形中, 给定 \mathbf{x}_k , $\mathbf{f}(\mathbf{x})$ 在 \mathbf{x}_k 处Taylor展示为: $\mathbf{f}(\mathbf{x}) \approx \mathbf{f}(\mathbf{x}_k) + \nabla \mathbf{f}(\mathbf{x}_k)(\mathbf{x} - \mathbf{x}_k)$ 。然后将求解 $\mathbf{f}(\mathbf{x}) = \mathbf{0}$ 看成是求解线性方程组 $\mathbf{0} = \mathbf{f}(\mathbf{x}_k) + \nabla \mathbf{f}(\mathbf{x}_k)(\mathbf{x} - \mathbf{x}_k)$, 从而得到 \mathbf{x}_{k+1} 。这其实就是用了一个线性方程组来近似一个非线性方程组。

牛顿法求解非线性方程组

定理： 设 $f(x^*) = 0$, $\nabla f(x^*)$ 可逆, $f(x)$ 在 x^* 的一个邻域内的二阶导连续, 则存在 $\delta > 0$ 使得当 $\|x_0 - x^*\| < \delta$ 时, 牛顿法收敛, 且至少2阶收敛。

证明可参考 《Numerical Analysis: A Graduate Course》 P201

牛顿法拓展：对于多元的情形，同样可以考虑用Taylor展式的前三项来近似 $f(x)$ ，即每一步迭代都用二次方程组来近似原方程组。当一阶导或二阶导不存在或不好计算时，可以考虑用很多近似手段或替代手段。

作业

1 / 编写牛顿法、双弦截法求平方根的程序。