

第四章 非线性方程求根

章节概述 **解数值问题**: **直接法** **逐次逼近法** ($A_1 \rightarrow A_2 \rightarrow \dots \rightarrow A_n \rightarrow \dots$ 精确解) A 可为数字,向量,矩阵或其他
两种形式: **搜索法** (利用递推公式)、**迭代法** (利用法则 (二分法等))
直接法: 小型问题或特殊解 **逐次逼近法**: 大型问题及非线性问题

4.1 根的搜索

根 设有非线性方程 $f(x) = 0$, 若有 α 使得 $f(\alpha) = 0$, 则称 α 为方程的根或零点

注意: 代数方程 5 次及以上无解析公式, 超越方程求根更难

单根区间: $f(x) = 0$ 在区间 $[a, b]$ 上仅有一根 **多根区间**: $f(x) = 0$ 在区间 $[a, b]$ 上有多个根, 统称为有根区间

逐步搜索法 假定 $f(a) < 0, f(b) > 0$, 从 $x_0 = a$ 出发, 取**预定步长** h (譬如 $h = (b - a)/N$) 一步一步向右跨, 检查节点 $x_k = a + kh$ 上的函数值 $f(x_k)$ 的符号, 一旦异号, 则有 $[x_{k-1}, x_k]$ 为**缩小区间**, 其宽度为预定步长 h 步长 h 的选择是个关键. 只要 $h < \varepsilon$, 可取得任意精度的根. 但**计算量大, 不适用于高精度计算**.

二分法 考察有根 $[a, b]$, 取中点 $x_0 = (a + b)/2$, 检查 $f(x_0)$ 与 $f(a)$ 是否同号。

若**相同**, 根在**右侧**, 令 $a_1 = x_0, b_1 = b$ 否则 $a_1 = a, b_1 = x_0$

如此反复二分, 可得区间 $[a_k, b_k]$, 且 $b_k - a_k = \frac{b-a}{2^{k+1}}$, 其必收敛于某点 α , α 即为根

取根近似值 $x_k = \frac{a_k + b_k}{2}$, 有 $|\alpha - x_k| \leq \frac{b_k - a_k}{2} = \frac{b-a}{2^{k+1}}$ 即 $|\alpha - x_k| \leq \varepsilon$ ε 即为精度 **此法无法求重根**

4.2 简单迭代法

4.2.1 基本定义

定义 设方程 $x = \varphi(x)$ 与 $f(x) = 0$ 同解, 任取初值 x_0 令 $x_1 = \varphi(x_0), x_2 = \varphi(x_1), \dots, x_{k+1} = \varphi(x_k), k = 0, 1, 2, \dots$

若 $x_k \rightarrow \alpha$, 则 $\alpha = \varphi(\alpha)$, 从而 $f(\alpha) = 0$. x_k 称为第 k 步迭代值. 若 $\{x_k\}$ 收敛, 则迭代法收敛, 否则发散

示例 求方程 $x^3 - x - 1 = 0$ 在 $x = 1.5$ 附近的根. 则方程可等价于 $x = \sqrt[3]{x+1}$. 取初值 $x_0 = 1.5$, 则 $x_1 = \sqrt[3]{1.5+1}$
 $x_1 = 1.35721$ $x_2 = \sqrt[3]{1.35721+1}$ 以此类推直到 $x_7 = \sqrt[3]{1.32473+1} = 1.32472, x_8 = 1.32472$
 $x_7 = x_8$, 则认为 x_7 为方程的根, $\alpha \approx x_7 = 1.32472$

4.2.2 收敛性

收敛性 迭代法不适用于全部情况. 例如, 如果上式示例转为另一种等价形式 $x = x^3 - 1$, 初值取 $x_0 = 1.5$ 发现 $x_1 = 2.375, x_2 = 12.39, x_3 = 1904 \dots$, 结果不趋于某个极限. 这种**不收敛的迭代称为发散**.

定理 2-1 假定迭代函数 $\varphi(x)$ 满足条件:

① 对任意 $x \in [a, b]$ 有 $a \leq \varphi(x) \leq b$ 保证迭代序列一直在定义域内

② 存在正数 $L < 1$, 使对任意 $x \in [a, b]$ 有 $|\varphi'(x)| \leq L < 1$ 保证残差趋于 0

则迭代过程 $x_{k+1} = \varphi(x_k)$ 对于任意初值 $x_0 \in [a, b]$ 均收敛于方程 $x = \varphi(x)$ 的根 α .

证明 由微分中值定理: $x_{k+1} - \alpha = \varphi(x_k) - \varphi(\alpha) \stackrel{\text{同除}}{=} \varphi'(\xi)(x_k - \alpha)$ ξ 是 α 与 x_k 之间的某一点

当 $x_k \in [a, b]$ 时, $\xi \in [a, b]$, 则可利用条件断定 $|x_{k+1} - \alpha|$ 这一次的距离 $\leq L|x_k - \alpha|$ 上一次的距离

如果 L 小于 1, 则上一次距离比这一次大, 所以最终会趋向于 0

反复递推有 $|x_k - \alpha| \leq L^k |x_0 - \alpha|$ 初始误差限, 故当 $k \rightarrow \infty$ 时, 迭代值将收敛到所求根 α

检验 对于 $\varphi(x_k) = \sqrt[3]{x+1}, [\sqrt[3]{2}, \sqrt[3]{3}] \in [1, 2], \varphi'(x) = \frac{1}{3(x+1)^{2/3}} < 1$, 所以迭代法收敛

说明 ① 条件是充分的而非必要的. 例如 $x^3 - 2x = 0$, 取 $\varphi(x_k) = \frac{1}{2}x^3, \varphi'(x) = \frac{3}{2}x^2$, 在 $[-1,1]$ 上不满足 $|\varphi'(x)| < 1$. 但区间可缩小, 实际上 $\alpha = 0$, 如果取初值在零附近, 可能收敛.

② 通常可先用定理判断, 若不满足, 则改变迭代公式使之满足, 然后迭代

③ 如果 $|\varphi'(x)| \geq 1$, 则 $|x_{k+1} - x_k| = |\varphi(x_k) - \varphi(x_{k-1})| = |\varphi'(\xi)|_L$ 大于等于 $|x_{k+1} - x_k| \geq |x_{k+1} - x_k| \geq \dots \geq |x_1 - x_0|$ 距离不断变大, 故迭代法必发散

推论 误差估计: $|x_k - \alpha| \leq \frac{L}{1-L} |x_k - x_{k-1}|$ $|x_k - \alpha| \leq \frac{L^k}{1-L} |x_1 - x_0|$

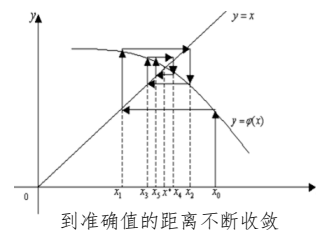
说明 ① 左式用于控制迭代过程: $|x_k - \alpha| \leq \frac{L}{1-L} |x_k - x_{k-1}| < \varepsilon$

② 右式用于估计迭代次数: $|x_k - \alpha| \leq \frac{L^k}{1-L} |x_1 - x_0| < \varepsilon$ 求出 k 值

③ 由于 L 值并不知道 (可理解为 $\varphi'(\xi)$), 工程实际上只看 $x_k - x_{k-1} < \varepsilon$

④ 该定理以 $[a, b]$ 中任意一点作初值, 迭代都收敛, 称为**全局收敛**.

由于该要求很难满足, 故考虑在 α 的某一邻域的收敛, 即**局部收敛性**.



定理 2-1' 若方程有根 α , $|\varphi'(\alpha)| < 1$, 且 φ' 在 α 的某邻域 $U(\alpha)$ 内连续, 则存在 $\delta > 0$, 只要 $x_0 \in [\alpha - \delta, \alpha + \delta]$ 则迭代法 $x_{k+1} = \varphi(x_k)$ 收敛 (假设有根且根的导数 < 1 , 则存在一个邻域, 其中任一点收敛)

(实际应用中不知道根在何处, 所以该定理不用于正向求根)

证明 详见 PPT

说明 只要 x_0 充分接近 α , 且 $|\varphi'(x_0)|$ 明显小于 1, 则 $\{x_k\}$ 收敛于 α

示例 求方程 $x = e^{-x}$ 在 $x = 0.5$ 附近的一个根, 要求精度 $\delta < 10^{-3}$

记 $f(x) = x - e^{-x}$, 则 $f(0.5) < 0, f(1) > 0$, 即根在 $[0.5, 1]$ 之间, 要验证第一定理很难, 可以验证第二定理. 因为 $\varphi(x) = e^{-x}, \varphi'(x) = -e^{-x}, |\varphi'(x)| < 1$, 所以取 $x_0 = 0.5$, 迭代法必然收敛. 可逐项计算.

4.2.3 收敛阶

定义 2-1 用于衡量收敛速度. 设由某方法确定的序列 $\{x_k\}$ 收敛于方程的根 α , 如果存在正实数 p ,

使得 $\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{|\alpha - x_{k+1}|^{k+1} \text{ 次绝对误差}}{|\alpha - x_k|^p \text{ 次绝对误差}} = C$, 则称 $\{x_k\}$ 收敛于 α 的速度是 p 阶的, 或称该方法具有 p 阶敛速.

特别的, 当 $p = 1$, 称为**线性收敛 (一次收敛)**; $p = 2$, 称为**平方收敛**, $p > 1$ 时, 称为**超线性收敛**

说明 一个方法的收敛速度实际就是绝对误差的收缩率. 敛速的阶 p 越大, 绝对误差缩减得越快

若 $\varphi'(x)$ 连续, 且 $\varphi'(\alpha) \neq 0$, 则迭代格式 $x_{k+1} = \varphi(x_k)$ 必然为线性收敛

因为 $|\alpha - x_{k+1}| = |\varphi(\alpha) - \varphi(x_k)| = |\varphi'(\xi)| |\alpha - x_k|$ $\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{|\alpha - x_{k+1}|}{|\alpha - x_k|} = \lim_{k \rightarrow \infty} |\varphi'(\xi)| = |\varphi'(\alpha)| \neq 0$

如果 $\varphi'(\alpha) = 0$, 则收敛速度就不只是线性的了

定理 2-2 设方程 $x = \varphi(x)$, 正整数 $p \geq 2$, 若 $\varphi^{(p)}$ 在根 α 的某个邻域内连续, 且满足 $\begin{cases} \varphi^{(k)}(\alpha) = 0 \\ \varphi^{(p)}(\alpha) \neq 0 \end{cases}$

其中 $(k = 1, 2, \dots, p-1)$, 则 $\{x_k\}$ p 阶局部收敛

证明 详见 PPT

示例 设 $f \in C^2[a, b]$ 二阶连续 $\varphi(x) = x - r_1(x)f(x) - r_2(x)f^2(x)$, α 为 f 的单重零点. 试确定未知函数 $r_1(x), r_2(x)$ 使得迭代法 $x_{k+1} = \varphi(x_k)$ 至少是三阶局部收敛的.

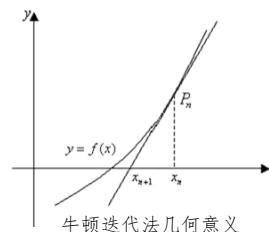
由定理 2-2, 应当有 $\varphi'(\alpha) = \varphi''(\alpha) = 0$, 因为 $\varphi'(x) = 1 - r_1'(x)f(x) - r_1(x)f'(x) - r_2'(x)f^2(x) - 2r_2(x)f(x)f'(x)$

而 $f(\alpha) = 0, f'(\alpha) \neq 0$, 令 $\varphi'(\alpha) = 0$ 有 $1 - r_1'(\alpha)f'(\alpha) = 0$ 取 $r_1(x) = \frac{1}{f'(x)}$ 则有 $\varphi'(\alpha) = 0$

此时有 $\varphi'(x) = -r_1'(x)f(x) - r_2'(x)f^2(x) - 2r_2(x)f(x)f'(x) \Rightarrow \varphi''(x) = -r_1''(x)f(x) - r_1'(x)f'(x) - r_2''(x)f^2(x)$

同理求得: $r_2(x) = \frac{f''(x)}{2[f'(x)]^3}$ 详见 PPT

4.3 牛顿迭代法及其变形



4.3.1 牛顿迭代法的基本概念

方法概念 希望是平方收敛的，因此 $\varphi'(\alpha) = 0$ 取 $\varphi(x) = x + k(x)f(x)$ ，则 $x = \varphi(x)$ 与 $f(x) = 0$ 同解。
希望构造一个 $k(x)$ 使得 $\varphi'(\alpha) = 0$ 则求导有 $\varphi'(x) = 1 + k'(x)f(x) + k(x)f'(x)$

令 $\varphi'(\alpha) = 0 \Rightarrow k(\alpha)f'(\alpha) = -1$ 若 $f'(\alpha) \neq 0$ ，则有 $k(\alpha) = -\frac{1}{f'(\alpha)}$ 即 $\varphi(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$

称迭代法： $x_{k+1} = x - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$ 为牛顿迭代法

几何意义 给定非线性方程 $f(x) = 0$ 的解 α 的近似值 x_n ，用过点 $P_n(x_n, f(x_n))$ 的切线： $y = f(x_n) + (x - x_n)f'(x_n)$ 近似表示曲线 $y = f(x)$ ，并将该切线与 x 轴的交点横坐标 x_{n+1} 作为 α 的新的近似值
一般计算器计算根号等内容均使用该方法

例题 1. 用牛顿法计算方程 $x^3 - x - 1 = 0$ 在 $x = 1.5$ 附近的根

$f(x) = x^3 - x - 1$ $f'(x) = 3x^2 - 1$ 在 1.5 附近不为零。则有 $x_{k+1} = x_k - \frac{x_k^3 - x_k - 1}{3x_k^2 - 1}$ $k = 0, 1, 2, \dots$

如此迭代 3 次，即有六位有效数字

2. 用 Newton 法求非线性方程 $f(x) = xe^x - 1 = 0$ 在 $(0, 1)$ 内的根，取 $x(0) = 0.5$

$f'(x) = (1 + x)e^x \Rightarrow x_{k+1} = x_k - \frac{x_k e^{x_k} - 1}{(1 + x_k)e^{x_k}}$ $k = 0, 1, 2, \dots$ 可迭代计算

4.3.2 牛顿迭代法的收敛性

若 α 是 $f(x)$ 的单重根 $f(\alpha) = 0, f'(\alpha) \neq 0$ 因为 $\varphi'(\alpha) = \frac{f(\alpha)f''(\alpha)}{[f'(\alpha)]^2} = 0, \varphi''(\alpha) = \frac{f''(\alpha)}{f'(\alpha)}$ 一般不为零。

所以在 $f'(\alpha) \neq 0, f''(x)$ 连续条件下，牛顿迭代法至少是平方收敛的。

若 α 是 $f(x)$ 的重根 则有 $f(x) = (x - \alpha)^m g(x)$ ，其中 $g(\alpha) \neq 0, m \geq 2$

因为 $f'(x) = m(x - \alpha)^{m-1}g(x) + (x - \alpha)^m g'(x)$ 记 $x = \alpha + h$

则 $\varphi(\alpha + h) = (\alpha + h) - \frac{h^m g(\alpha + h)}{mh^{m-1}g(\alpha + h) + h^m g'(\alpha + h)} = \varphi(\alpha) + h - \frac{hg(\alpha + h)}{mg(\alpha + h) + hg'(\alpha + h)}$

$\Rightarrow \varphi'(\alpha) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{\varphi(\alpha + h) - \varphi(\alpha)}{h} = \lim_{h \rightarrow 0} \left(1 - \frac{g(\alpha + h)}{mg(\alpha + h) + hg'(\alpha + h)}\right) = 1 - \frac{1}{m}$

当 $m \geq 2$ 时， $\varphi'(\alpha) \neq 0$ ，由 $|\varphi'(\alpha)| < 1$ ，得牛顿迭代法一阶收敛。

改进形式

① 取 $\varphi(x) = x - m \frac{f(x)}{f'(x)}$ ，易得 $\varphi'(\alpha) = 0$ ，所以如果事前知道 α 的重数，就可以改造迭代公式：

$x_{k+1} = x_k - m \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$ 此时，迭代序列是二阶收敛的

② 事前不知道重数，或者令 $u(x) = \frac{f(x)}{f'(x)} = \frac{(x - \alpha)^m g(x)}{m(x - \alpha)^{m-1}g(x) + (x - \alpha)^m g'(x)} = \frac{(x - \alpha)g(x)}{mg(x) + (x - \alpha)g'(x)}$

则 α 是 $u(x)$ 的单重零点(把原有重根转化为单根)，对 $u(x)$ 应用牛顿法：

有 $x^{(k+1)} = x^{(k)} - \frac{u(x^{(k)})}{u'(x^{(k)})} = x^{(k)} - \frac{f(x^{(k)})f'(x^{(k)})}{[f'(x^{(k)})]^2 - f(x^{(k)})f''(x^{(k)})}$ 迭代序列也是二阶收敛的

例题 1. $\sqrt{2}$ 是方程 $x^4 - 4x^2 + 4 = 0$ 的二重根，求解它

① 牛顿法： $\varphi(x) = x - \frac{x^4 - 4x^2 + 4}{4x^3 - 8x} = x - \frac{x^2 - 2}{4x}$

② 采用 $\varphi(x) = x - m \frac{f(x)}{f'(x)}$ ： $x_{k+1} = x_k - 2 \frac{(x_k)^2 - 2}{4x_k} = x_k - \frac{(x_k)^2 - 2}{2x_k}$

③ 采用 $u(x) = \frac{f(x)}{f'(x)} = \frac{x^2 - x}{4x}$ $u'(x) = \frac{1}{4} \left(\frac{x^2 + 2}{x^2} \right)$ $\frac{u(x)}{u'(x)} = \frac{x(x^2 - 2)}{x^2 + 2}$ 即 $x_{k+1} = x_k - \frac{x_k[(x_k)^2 - 2]}{[x_k]^2 + 2}$

2. 计算 $\sqrt[3]{7}$ 的近似值

$\sqrt[3]{7}$ 是方程 $x^3 - 7 = 0$ 的根, 使用牛顿迭代公式: $x_{k+1} = x_k - \frac{x_k^3 - 7}{3x_k^2}$ 可递推

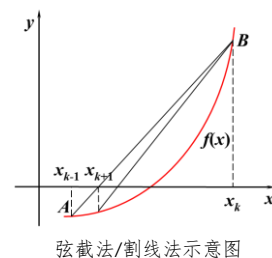
4.3.3 弦截法

推导

牛顿迭代法计算导数不方便 使用差分代替 $f'(x_k) \approx \frac{f(x_k) - f(x_{k-1})}{x_k - x_{k-1}}$

如果其收敛, 则最终值必然相等, 则代入 $x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$ 可得

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{\frac{f(x_k) - f(x_{k-1})}{x_k - x_{k-1}}} = x_k - \frac{f(x_k)}{f(x_k) - f(x_{k-1})} (x_k - x_{k-1}) \text{ 称该方法为弦截法}$$



几何意义

由于 $\Delta A x_{k-1} x_{k+1} \sim \Delta B x_k x_{k+1}$ 所以 $\frac{f(x_k)}{x_k - x_{k-1}} = \frac{-f(x_{k-1})}{x_{k+1} - x_{k-1}} \Rightarrow x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f(x_k) - f(x_{k-1})} (x_k - x_{k-1})$

注意

① 当 Newton 法与弦截法都收敛时, 弦截法的收敛阶为1.681, 低于 Newton 法

② 弦截法虽无需求导, 但需前两步的值. (有两个起始点)

例题

1. 用迭代方法求方程 $f(x) = x - 2^{-x} = 0$ 在 $[0,1]$ 内实根的近似值, 精度 10^{-4} , 初值取 $x_0 = 0.5$

简单迭代公式: $x_{k+1} = 2^{-x_k}$ 很慢

牛顿迭代公式: $x_{k+1} = x_k - \frac{x_k - 2^{-x_k}}{1 + 2^{-x_k} \ln 2} \quad (k = 0, 1, 2, \dots)$ 4次收敛

弦截法迭代公式: $x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f(x_k) - f(x_{k-1})} (x_k - x_{k-1}) \quad (k = 1, 2, \dots)$ 5次收敛

4.3.4 牛顿下山法

概述

为防止牛顿法发散, 加入条件有 $|f(x_{k+1})| < |f(x_k)|$, 即要求单减

引入

为此, 引入 $0 < \lambda < 1$, 令 $x_{k+1} = x_k - \lambda \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$ 称 λ 为下山因子

后一个点是前一个点加一个矫正项, 如果后一项 $\frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$ 过大, 可能会脱离定义域, 要增加 λ 保证更新后的值仍在定义域内。 $|f(x_{k+1})| < |f(x_k)|$ 代表值不断趋向准确值。

如果知道 x_k 后, 为了求 x_{k+1} 可以先用 $\lambda = 1, \frac{1}{2}, \frac{1}{2^2}, \frac{1}{2^3} \dots$ 进行试算, 若求不到使得 $|f(x_{k+1})| < |f(x_k)|$ 的 x_{k+1} , 则称为下山失败, 应当另取初始值 x_0

例题

1. 用牛顿下山法计算 $f(x) = \frac{x^3}{3} - x = 0$

4.4 迭代法的加速

4.4.1 Aitken 加速

推导

设 $x_k \rightarrow \alpha$ 为线性收敛, 则当 k 充分大时, $\frac{x_k - \alpha}{x_{k-1} - \alpha} \approx C$, 从而 $\frac{x_k - \alpha}{x_{k-1} - \alpha} \approx \frac{x_{k+1} - \alpha}{x_k - \alpha}$

$\Rightarrow \alpha \approx \frac{x_{k-1}x_{k+1} - x_k^2}{x_{k-1} - 2x_k + x_{k+1}} = x_{k+1} - \frac{(x_{k+1} - x_k)^2}{x_{k-1} - 2x_k + x_{k+1}}$ 当前结果与前面2次结果结合, 得到矫正项, 使之加速

公式

令 $\bar{x}_{k+1} = x_{k+1} - \frac{(x_{k+1} - x_k)^2}{x_{k-1} - 2x_k + x_{k+1}}$ 可以证明 $\lim_{k \rightarrow \infty} \frac{\bar{x}_k - \alpha}{x_k - \alpha} = 0$ 则速度比原始方法快, 称此法为 Aitken 加速法

注意

有时甚至可能将发散的迭代格式变为收敛