



目录

- 根的搜索
- 迭代法
- Newton法
- 弦截法与抛物线法
- 代数方程求根



研究动机

- 在用Newton公式(6.3.3)求 x_{k+1} 时，不但要求给出函数值 $f(x_k)$ ，而且要求提供导数值 $f'(x_k)$

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)} \quad (6.3.3)$$

- 当函数 f 比较复杂时，提供它的导数值往往是有困难的

- 弦截法与抛物线法

- 设法利用迭代过程中的“老信息” $f(x_k)$, $f(x_{k-1}), \dots, f(x_{k-r})$ 来回避导数值 $f'(x_k)$ 的计算
- 导出这类求根方法的基础是插值原理



弦截法与抛物线法

- 设 $x_k, x_{k-1}, \dots, x_{k-r}$ 是 $f(x) = 0$ 的一组近似根
 - 利用函数值 $f(x_k), f(x_{k-1}), \dots, f(x_{k-r})$ 构造插值多项式 $P_r(x)$
 - 适当选取 $P_r(x) = 0$ 的一个根作为 $f(x) = 0$ 的新近似根 x_{k+1}

- 这就确定了一个迭代过程，记迭代函数为 φ ，
则
$$x_{k+1} = \varphi(x_k, x_{k-1}, \dots, x_{k-r})$$
 - 下面具体考察 $r = 1$ （弦截法）和 $r = 2$ （抛物线法）两种情形



弦截法

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)} \quad (6.3.3)$$

□ 设 x_k, x_{k-1} 是 $f(x) = 0$ 的近似根, 利用 $f(x_k), f(x_{k-1})$ 构造一次插值多项式 $P_1(x)$, 并用 $P_1(x) = 0$ 的根作为 $f(x) = 0$ 的新近似根 x_{k+1}

■ 易得

$$P_1(x) = f(x_k) + \frac{f(x_k) - f(x_{k-1})}{x_k - x_{k-1}} (x - x_k) \quad (6.4.1)$$

■ 因此有

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f(x_k) - f(x_{k-1})} (x_k - x_{k-1}) \quad (6.4.2)$$

■ 导出的迭代公式(6.4.2)可看作Newton公式中的导数 $f'(x_k)$ 用差商 $\frac{f(x_k) - f(x_{k-1})}{x_k - x_{k-1}}$ 取代的结果

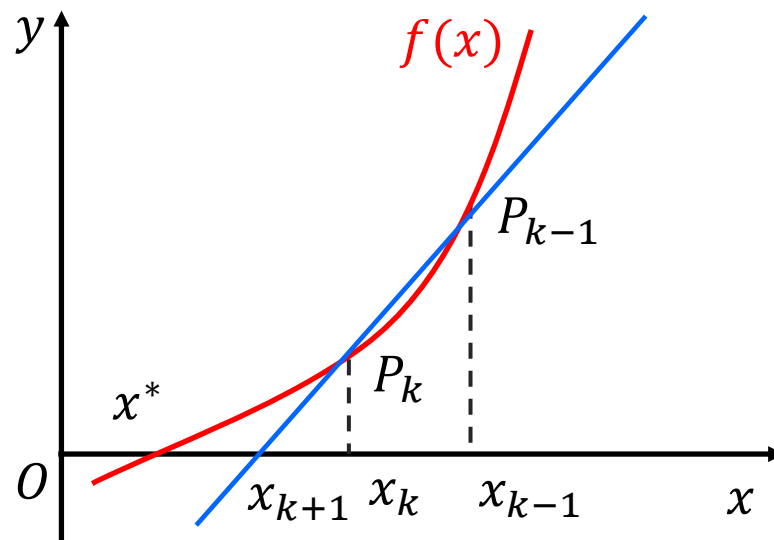


弦截法的几何意义

□ 曲线 $y = f(x)$ 上横坐标为 x_k, x_{k-1} 的点分别记作 P_k, P_{k-1} , 则弦线 $P_k P_{k-1}$ 的斜率等于差商值 $\frac{f(x_k) - f(x_{k-1})}{x_k - x_{k-1}}$, 其方程是

$$f(x_k) + \frac{f(x_k) - f(x_{k-1})}{x_k - x_{k-1}}(x - x_k) = 0$$

- x_{k+1} 是弦线 $P_k P_{k-1}$ 与 x 轴交点的横坐标
- 因此, 被称为弦截法





弦截法 v.s. Newton法

- 弦截法与Newton法都是线性化方法，但有本质区别
- Newton法计算 x_{k+1} 时只用到前一步的值 x_k
- 弦截法在求 x_{k+1} 时要用到前面两步的结果 x_k, x_{k-1} ，因此使用这种方法必须先给出两个开始值 x_0, x_1



例6.9

□ 用弦截法解方程： $f(x) = xe^x - 1 = 0$

- 设取 $x_0 = 0.5, x_1 = 0.6$ 作为开始值，用弦截法求得的结果如下表所示

k	0	1	2	3	4
x_k	0.5	0.6	0.56532	0.56709	0.56714

- 比较例6.7用Newton法的计算结果，可见弦截法的收敛速度也是相当快的

k	0	1	2	3
x_k	0.5	0.57102	0.56716	0.56714



弦截法的收敛性

- 弦截法具有超线性的收敛性
- 定理**6.4** 假设 $f(x)$ 在根 x^* 的邻域 $\Delta: |x - x^*| \leq \delta$ 内具有二阶连续导数，且对于任意 $x \in \Delta$ ，有 $f'(x) \neq 0$ ，又设初值 $x_0, x_1 \in \Delta$ ，那么当邻域 Δ 充分小时，弦截法(6.4.2)将按阶 $p = \frac{1+\sqrt{5}}{2} \approx 1.618$ 收敛到根 x^*
- Newton法在根 x^* 的邻近是平方收敛的



弦截法的计算步骤

1. 准备 选取初始近似值 x_0, x_1 ，计算相应的函数值
$$f_0 = f(x_0), \quad f_1 = f(x_1)$$

2. 迭代 按公式
$$x_2 = x_1 - f_1 / \frac{f_1 - f_0}{x_1 - x_0}$$

迭代一次，得新的近似值 x_2 ，计算 $f_2 = f(x_2)$

3. 控制 如果 x_2 满足 $|\delta| \leq \varepsilon_1$ 或 $|f_2| \leq \varepsilon_2$ ，则认为过程收敛，终止迭代并输出 x_2 为所求根；否则执行步骤4



弦截法的计算步骤（续）

此处 $\varepsilon_1, \varepsilon_2$ 是允许误差，且有

$$\delta = \begin{cases} |x_2 - x_1|, & |x_2| < C \\ \frac{|x_2 - x_1|}{|x_2|}, & |x_2| \geq C \end{cases}$$

其中 C 是预先指定的控制常数

4. 修改 若迭代次数达到预先指定的次数 N ，则认为过程不收敛，计算失败；否则以 $(x_1, f_1), (x_2, f_2)$ 分别代替 $(x_0, f_0), (x_1, f_1)$ ，继续进行第2步的迭代



Aitken加速公式

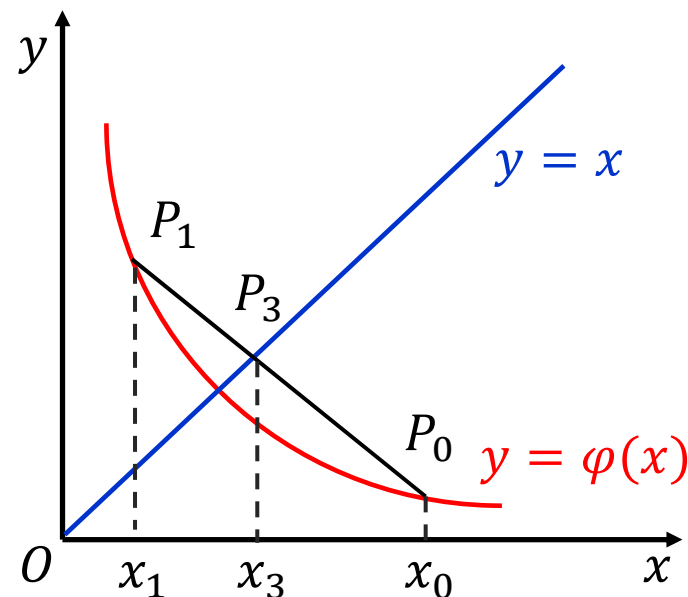
□ 用弦截法求解形如 $x = \varphi(x)$ 的方程

- 设 x_0 为方程 $x = \varphi(x)$ 的一个近似根，依据迭代值 $x_1 = \varphi(x_0)$ ， $x_2 = \varphi(x_1)$ 在曲线 $y = \varphi(x)$ 上定出两点 $P_0(x_0, x_1)$ 和 $P_1(x_1, x_2)$
- 引弦线 P_0P_1 ，设与直线 $y = x$ 交于一点 P_3
- 则点 P_3 的坐标 x_3 满足

$$x_3 = x_1 + \frac{x_2 - x_1}{x_1 - x_0} (x_3 - x_0)$$

- 由此解出**Aitken**加速公式

$$x_3 = \frac{x_0x_2 - x_1^2}{x_0 - 2x_1 + x_2}$$

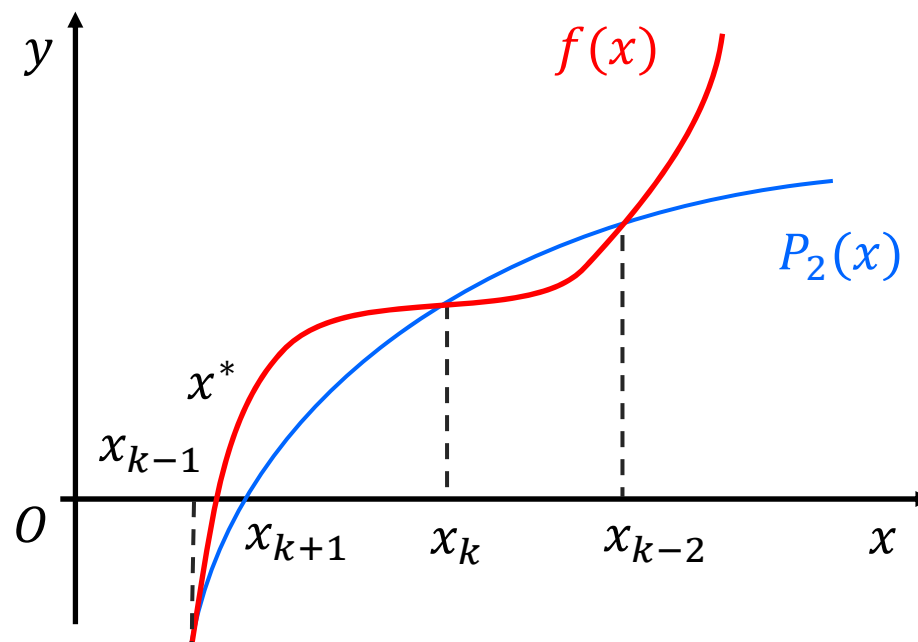




抛物线法

- 已知方程 $f(x) = 0$ 的三个近似根 x_k, x_{k-1}, x_{k-2} ，以这三点为节点构造二次插值多项式 $P_2(x)$ ，并适当选取 $P_2(x)$ 的一个零点 x_{k+1} 作为新的近似根，这样确定的迭代过程称为**抛物线法**

用抛物线 $y = P_2(x)$ 与 x 轴的交点 x_{k+1} 作为所求根 x^* 的近似位置





抛物线法的计算公式

□ 插值多项式

$$P_2(x) = f(x_k) + f[x_k, x_{k-1}](x - x_k) \\ + f[x_k, x_{k-1}, x_{k-2}](x - x_k)(x - x_{k-1})$$

有两个零点

$$x_{k+1} = x_k - \frac{2f(x_k)}{\omega \pm \sqrt{\omega^2 - 4f(x_k)f[x_k, x_{k-1}, x_{k-2}]}} \quad (6.4.3)$$

■ 其中

$$\omega = f[x_k, x_{k-1}] + f[x_k, x_{k-1}, x_{k-2}](x_k - x_{k-1})$$



抛物线法的计算公式（续）

$$x_{k+1} = x_k - \frac{2f(x_k)}{\omega \pm \sqrt{\omega^2 - 4f(x_k)f[x_k, x_{k-1}, x_{k-2}]}} \quad (6.4.3)$$

- 为了从式(6.4.3)中确定一个值 x_{k+1} ，需要讨论根式前的正负号
 - 在 x_k, x_{k-1}, x_{k-2} 三个近似根中，自然假定以 x_k 更接近所求的根 x^* ，这时，为了保证精度，可以选式(6.4.3)中较接近 x_k 的一个值作为新的近似根 x_{k+1}
 - 为此，只要令根式前的符号与 ω 的符号相同



例6.10

□ 用抛物线法求解方程 $f(x) = xe^x - 1 = 0$

- 设用表6.9中的前三个值 $x_0 = 0.5, x_1 = 0.6, x_2 = 0.56532$ 作为开始值, 计算得

$$\begin{aligned} f(x_0) &= -0.175639, & f(x_1) &= -0.093271, \\ f(x_2) &= -0.005031, & f[x_1, x_0] &= 2.68910, \\ f[x_2, x_1] &= 2.83373, & f[x_2, x_1, x_0] &= 2.21418, \end{aligned}$$

- 故 $\omega = f[x_2, x_1] + f[x_2, x_1, x_0](x_2 - x_1) = 2.75694$
- 代入式(6.4.3), 求得

$$x_3 = x_2 - \frac{2f(x_2)}{\omega + \sqrt{\omega^2 - 4f(x_2)f[x_2, x_1, x_0]}} = 0.56714$$

比弦截法收敛得更快



抛物线法的收敛速率

- 在一定条件下可以证明，对于抛物线法，迭代误差有下列渐近关系式：

$$\frac{|e_{k+1}|}{|e_k|^{1.840}} \rightarrow \left| \frac{f'''(x^*)}{6f'(x^*)} \right|^{0.42}$$

- 可见抛物线法也是超线性收敛的，收敛的阶为 $p = 1.840$ ，收敛速率比弦截法更接近Newton法
- 弦截法(6.4.2)将按阶 $p = \frac{1+\sqrt{5}}{2} \approx 1.618$ 收敛到根 x^*



抛物线法的计算步骤

1. 准备 选定初始近似值 x_0, x_1, x_2 , 计算 $f(x)$ 对应的函数值 f_0, f_1, f_2 , 以及

$$\lambda_2 = \frac{x_2 - x_1}{x_1 - x_0}$$

2. 迭代 计算

$$\begin{aligned} \delta_2 &= 1 + \lambda_2, & a &= f_0\lambda_2^2 - f_1\lambda_2\delta_2 + f_2\lambda_2, \\ b &= f_0\lambda_2^2 - f_1\delta_2^2 + f_2(\lambda_2 + \delta_2), & c &= f_2\delta_2, \\ \lambda_3 &= \frac{-2c}{b \pm \sqrt{b^2 - 4ac}} \end{aligned}$$

分母中的 \pm 号表示取分母的模较大的一个



抛物线法的计算步骤（续）

于是得新的近似值 $x_3 = x_2 + \lambda_3(x_2 - x_1)$ ，再计算 $f_3 = f(x_3)$

3. 控制 若 x_3 满足 $|\delta| \leq \varepsilon_1$ 或 $|f_3| \leq \varepsilon_2$ ($\varepsilon_1, \varepsilon_2, \delta$ 的意义与弦截法的计算步骤中的相同)，则终止迭代，输出 x_3 为所求根；否则执行第4步
4. 修改 如果迭代次数达到预先设定的次数 N ，则认为过程不收敛，输出计算失效标志；否则以 $(x_1, x_2, x_3, f_1, f_2, f_3, \lambda_3)$ 分别代替 $(x_0, x_1, x_2, f_0, f_1, f_2, \lambda_2)$ ，转第2步继续迭代



目录

- 根的搜索
- 迭代法
- Newton法
- 弦截法与抛物线法
- 代数方程求根



代数方程求根

- 如果 $f(x)$ 是多项式，则 $f(x) = 0$ 特别地称为代数方程
 - 前面介绍的求根方法原则上也适用于解代数方程
 - 由于多项式的特殊性，可以针对其特点提供更为有效的算法
- 多项式求值的秦九韶算法
 - 多项式求值、求导很方便
- 代数方程的Newton法
- 劈因子法



多项式求值的秦九韶算法

□ 设给定多项式

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

其中系数 a_i ($0 \leq i \leq n$)均为实数

□ 如何快速计算函数值 $f(x_0)$ 及其各阶导数？

- 用一次式 $x - x_0$ 除 $f(x)$ ，商记作 $P(x)$ ，余数显然等于 $f(x_0)$ ，即有

$$f(x) = f(x_0) + (x - x_0)P(x) \quad (6.5.1)$$

- 为了确定 $P(x)$ 与 $f(x_0)$ ，定义

$$P(x) = b_0x^{n-1} + b_1x^{n-2} + \cdots + b_{n-2}x + b_{n-1}$$



多项式求值的秦九韶算法（续）

■ 得到两种写法：

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

$$f(x) = f(x_0) + (x - x_0)P(x)$$

$$= f(x_0) + (x - x_0)(b_0x^{n-1} + b_1x^{n-2} + \cdots + b_{n-2}x + b_{n-1})$$

■ 比较两端同次幂的系数，得

$$\begin{cases} a_0 = b_0 \\ a_i = b_i + x_0b_{i-1}, & 1 \leq i \leq n-1 \\ a_n = f(x_0) - x_0b_{n-1} \end{cases}$$



多项式求值的秦九韶算法（续）

■ 从而有

$$\begin{cases} b_0 = a_0 \\ b_i = a_i + x_0 b_{i-1}, & 1 \leq i \leq n \\ f(x_0) = b_n \end{cases} \quad (6.5.2)$$

□ 这里提供的一种计算函数值 $f(x_0)$ 的有效算法称为**秦九韶法**

- 外国文献中通常称这种算法为**Horner**算法，其实**Horner**的工作比秦九韶晚了五六个世纪
- 这种算法的优点是计算量小，结构紧凑，容易编制计算程序
- 在计算 $f(x_0)$ 的同时，还得到了 $P(x)$ 的系数



多项式求值的秦九韶算法（续）

□ 继续讨论如何求解 $f'(x_0)$?

■ 进一步考察 $f(x)$ 的Taylor展开式

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

■ 对比式(6.5.1)

$$f(x) = f(x_0) + (x - x_0)P(x) \quad (6.5.1)$$

可知

$$P(x) = f'(x_0) + \frac{f''(x_0)}{2!}(x - x_0) + \dots + \frac{f^{(n)}(x_0)}{n!}(x - x_0)^{n-1}$$



多项式求值的秦九韶算法（续）

- 由此可见，导数 $f'(x_0)$ 又可看作 $P(x)$ 用因式 $x - x_0$ 相除得出的余数，即有

$$P(x) = f'(x_0) + (x - x_0)Q(x)$$

其中 $Q(x)$ 是 $n - 2$ 次多项式

- 注意到 $P(x)$ 的具体形式在计算 $f(x_0)$ 时已经得到，因此可以针对上式重复使用秦九韶算法，即可得到 $f'(x_0)$ 和 $Q(x)$
- 定义 $Q(x) = c_0x^{n-2} + c_1x^{n-3} + \dots + c_{n-3}x + c_{n-2}$



多项式求值的秦九韶算法（续）

- 再次利用(6.5.2)中的算法

$$\begin{cases} b_0 = a_0 \\ b_i = a_i + x_0 b_{i-1}, & 1 \leq i \leq n \\ f(x_0) = b_n \end{cases} \quad (6.5.2)$$

可得

$$\begin{cases} c_0 = b_0 \\ c_i = b_i + x_0 c_{i-1}, & 1 \leq i \leq n-1 \\ f'(x_0) = c_{n-1} \end{cases} \quad (6.5.3)$$

- 继续这一过程，可以依次求出 $f(x)$ 在点 x_0 处的各阶导数



代数方程的Newton法

□ 再就多项式方程

$$f(x) = a_0x^n + a_1x^{n-1} + \cdots + a_{n-1}x + a_n = 0$$

考察Newton公式

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)} \quad (6.5.4)$$

- 根据式(6.5.2)与式(6.5.3), 式(6.5.4)中的函数值 $f(x_k)$ 和导数值 $f'(x_k)$ 均可方便地求出

$$\begin{cases} b_0 = a_0 \\ b_i = a_i + x_k b_{i-1}, & 1 \leq i \leq n \\ f(x_k) = b_n \end{cases} \quad (6.5.5)$$



代数方程的Newton法

□ 再就多项式方程

$$f(x) = a_0x^n + a_1x^{n-1} + \cdots + a_{n-1}x + a_n = 0$$

考察Newton公式

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)} \quad (6.5.4)$$

- 根据式(6.5.2)与式(6.5.3), 式(6.5.4)中的函数值 $f(x_k)$ 和导数值 $f'(x_k)$ 均可方便地求出

$$\begin{cases} c_0 = b_0 \\ c_i = b_i + x_k c_{i-1}, & 1 \leq i \leq n-1 \\ f'(x_k) = c_{n-1} \end{cases} \quad (6.5.6)$$



劈因子法

- 如果能从多项式 $f(x) = a_0x^n + a_1x^{n-1} + \dots + a_{n-1}x + a_n$ 中分离出一个二次因式

$$\omega^*(x) = x^2 + u^*x + v^*$$

就能获得它的一对共轭复根

- 劈因子法的基本思想：从某个近似的二次因子

$$\omega(x) = x^2 + ux + v$$

出发，用某种迭代过程使之逐步精确化



劈因子法（续）

- 用二次式 $\omega(x)$ 除 $f(x)$ ，商记作 $P(x)$ ，它是个 $n - 2$ 次多项式，余式为一次式，记作 $r_0x + r_1$

$$f(x) = (x^2 + ux + v)P(x) + r_0x + r_1 \quad (6.5.7)$$

- 显然 r_0, r_1 均为 u, v 的函数
$$\begin{cases} r_0 = r_0(u, v) \\ r_1 = r_1(u, v) \end{cases}$$

- 劈因子法的目的是逐步修改 u, v 的值，使余数 r_0, r_1 变得很小

- 考察方程
$$\begin{cases} r_0(u, v) = 0 \\ r_1(u, v) = 0 \end{cases} \quad (6.5.8)$$

- 这是关于 u, v 的非线性方程组



劈因子法（续）

- 设(6.5.8)有解 (u^*, v^*) ，将 $r_0(u^*, v^*) = 0$ ， $r_1(u^*, v^*) = 0$ 的左端在 (u, v) 展开到一阶项，有

$$\begin{cases} r_0 + \frac{\partial r_0}{\partial u} (u^* - u) + \frac{\partial r_0}{\partial v} (v^* - v) \approx 0 \\ r_1 + \frac{\partial r_1}{\partial u} (u^* - u) + \frac{\partial r_1}{\partial v} (v^* - v) \approx 0 \end{cases}$$

- 用Newton法的处理思想，将非线性方程组(6.5.8)线性化，归结得到下列线性方程组

$$\begin{cases} r_0 + \frac{\partial r_0}{\partial u} \Delta u + \frac{\partial r_0}{\partial v} \Delta v = 0 \\ r_1 + \frac{\partial r_1}{\partial u} \Delta u + \frac{\partial r_1}{\partial v} \Delta v = 0 \end{cases} \quad (6.5.9)$$



劈因子法（续）

- 从方程组(6.5.9)解出增量 $\Delta u, \Delta v$ ，即可得改进后的二次因式

$$\omega(x) = x^2 + (u + \Delta u)x + v + \Delta v$$

- 关键问题：如何得到方程组(6.5.9)的各个系数

$$\begin{cases} r_0 + \frac{\partial r_0}{\partial u} \Delta u + \frac{\partial r_0}{\partial v} \Delta v = 0 \\ r_1 + \frac{\partial r_1}{\partial u} \Delta u + \frac{\partial r_1}{\partial v} \Delta v = 0 \end{cases} \quad (6.5.9)$$

$$f(x) = (x^2 + ux + v)P(x) + r_0x + r_1 \quad (6.5.7)$$



劈因子法（续）

1. 计算 r_0 和 r_1 ：将

$$P(x) = b_0x^{n-2} + b_1x^{n-3} + \cdots + b_{n-3}x + b_{n-2}$$

代入式(6.5.7)

$$f(x) = (x^2 + ux + v)p(x) + r_0x + r_1 \quad (6.5.7)$$

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

■ 比较各次幂的系数，易知

$$\begin{cases} a_0 = b_0 \\ a_1 = b_1 + ub_0 \\ a_i = b_i + ub_{i-1} + vb_{i-2}, & 2 \leq i \leq n-2 \\ a_{n-1} = ub_{n-2} + vb_{n-3} + r_0 \\ a_n = vb_{n-2} + r_1 \end{cases}$$



劈因子法（续）

- 于是 r_0, r_1 的计算公式为

$$\begin{cases} b_0 = a_0 \\ b_1 = a_1 - ub_0 \\ b_i = a_i - ub_{i-1} - vb_{i-2}, & 2 \leq i \leq n \\ r_0 = b_{n-1} \\ r_1 = b_n + ub_{n-1} \end{cases} \quad (6.5.10)$$

- 注意到，在计算 r_0, r_1 的同时，我们还得到了 $P(x)$ 的系数

$$P(x) = b_0x^{n-2} + b_1x^{n-3} + \cdots + b_{n-3}x + b_{n-2}$$



劈因子法（续）

2. 计算 $\frac{\partial r_0}{\partial v}, \frac{\partial r_1}{\partial v}$: 对式(6.5.7)关于 v 求导

$$f(x) = (x^2 + ux + v)P(x) + r_0x + r_1 \quad (6.5.7)$$

得

$$P(x) = -(x^2 + ux + v) \frac{\partial P}{\partial v} + s_0x + s_1 \quad (6.5.11)$$

$$s_0 = -\frac{\partial r_0}{\partial v}, s_1 = -\frac{\partial r_1}{\partial v} \quad (6.5.12)$$

- 由(6.5.11)可知，用 $x^2 + ux + v$ 除 $P(x)$ ，作为余式可得 $s_0x + s_1$
- 由于 $P(x)$ 是 $n - 2$ 次多项式，这里商 $\frac{\partial P}{\partial v}$ 是 $n - 4$ 次多项式



劈因子法（续）

$$P(x) = -(x^2 + ux + v) \frac{\partial P}{\partial v} + s_0x + s_1 \quad (6.5.11)$$

- 记 $\frac{\partial P}{\partial v} = c_0x^{n-4} + c_1x^{n-5} + \cdots + c_{n-5}x + c_{n-4}$
- 注意到， $P(x)$ 已经在第一步计算得到，因此可以继续模仿(6.5.10)的计算过程，来计算 s_0 和 s_1

$$\begin{cases} b_0 = a_0 \\ b_1 = a_1 - ub_0 \\ b_i = a_i - ub_{i-1} - vb_{i-2}, & 2 \leq i \leq n \\ r_0 = b_{n-1} \\ r_1 = b_n + ub_{n-1} \end{cases} \quad (6.5.10)$$



劈因子法（续）

■ 得到

$$\begin{cases} c_0 = b_0 \\ c_1 = b_1 - ub_0 \\ c_i = b_i - uc_{i-1} - vc_{i-2}, & 2 \leq i \leq n-2 \\ s_0 = c_{n-3} \\ s_1 = c_{n-2} + uc_{n-3} \end{cases}$$

■ 根据

$$s_0 = -\frac{\partial r_0}{\partial v}, s_1 = -\frac{\partial r_1}{\partial v} \quad (6.5.12)$$

可知

$$\frac{\partial r_0}{\partial v} = -s_0, \frac{\partial r_1}{\partial v} = -s_1$$

$$P(x) = -(x^2 + ux + v) \frac{\partial P}{\partial v} + s_0x + s_1 \quad (6.5.11)$$



劈因子法（续）

3. 计算 $\frac{\partial r_0}{\partial u}$, $\frac{\partial r_1}{\partial u}$: 对式(6.5.7)关于 u 求导

$$f(x) = (x^2 + ux + v)P(x) + r_0x + r_1 \quad (6.5.7)$$

得

$$xP(x) = -(x^2 + ux + v) \frac{\partial P}{\partial u} - \frac{\partial r_0}{\partial u}x - \frac{\partial r_1}{\partial u}$$

■ 另外，由式(6.5.11)有

$$\begin{aligned} xP(x) &= -(x^2 + ux + v)x \frac{\partial P}{\partial v} + (s_0x + s_1)x \\ &= -(x^2 + ux + v) \left(x \frac{\partial P}{\partial v} - s_0 \right) - (us_0 - s_1)x - vs_0 \end{aligned}$$



劈因子法（续）

■ 对比

$$xP(x) = -(x^2 + ux + v) \frac{\partial P}{\partial u} - \frac{\partial r_0}{\partial u} x - \frac{\partial r_1}{\partial u}$$

$$xP(x) = -(x^2 + ux + v) \left(x \frac{\partial P}{\partial v} - s_0 \right) - (us_0 - s_1)x - vs_0$$

可得

$$\frac{\partial r_0}{\partial u} = us_0 - s_1, \frac{\partial r_1}{\partial u} = vs_0$$



总结

□ 根的搜索

- 逐步搜索法、二分法、二分法的收敛性

□ 迭代法

- 收敛条件、误差估计、局部收敛性
- 迭代公式的加工、Aitken方法

□ Newton法

- Newton公式、几何解释
- 局部收敛性、Newton下山法



总结

□ 弦截法与抛物线法

- 弦截法、几何意义、收敛性
- 抛物线法、几何意义、收敛性

□ 代数方程求根

- 多项式求值的秦九韶算法
- 代数方程的Newton法
- 劈因子法