

第2章 插值法

张利军

zlj@nju.edu.cn

<http://cs.nju.edu.cn/zlj>





目录

- 引言
- Lagrange插值
- 逐次线性插值
- 差商与Newton插值公式
- 差分与等距节点插值公式
- Hermite插值
- 分段低次插值
- 三次样条插值



引言

- 许多实际问题都要用函数 $y = f(x)$ 来表示某种内在规律的数量关系
 - 部分函数是通过实验或观测得到，只能给出函数在一系列点 x_i 的函数值 $y_i = f(x_i)$ ($i = 0, 1, \dots, n$)
 - 有些函数虽有解析式，但由于计算复杂，通常也造一张函数表，如三角函数表、对数表等
- 为了研究函数变化规律，往往需要求不在表上的函数值
 - 构造一个既能反映函数 $f(x)$ 特性、又便于计算的简单函数 $P(x)$ ，用 $P(x)$ 近似 $f(x)$
 - $P(x_i) = f(x_i)$ ，对于 $i = 0, 1, \dots, n$ 成立



现代机械工业

- 给出零件外形曲线的某些型值点 (x_i, y_i) ($i = 0, 1, \dots, n$)
- 加工时计算零件外形曲线其他点的函数值，即求插值函数的问题





插值法定义

- **定义2.1** 设函数 $y = f(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上有定义，且已知在点 $a \leq x_0 < x_1 < \dots < x_n \leq b$ 上的值 y_0, y_1, \dots, y_n ，若存在一简单函数 $P(x)$ ，使得

$$P(x_i) = y_i \quad (i = 0, 1, \dots, n), \quad (2.1.1)$$

成立，就称 $P(x)$ 为 $f(x)$ 的插值函数，点 x_0, x_1, \dots, x_n 称为插值节点，包含插值节点的区间 $[a, b]$ 称为插值区间，求 $P(x)$ 的方法称为插值法。

若 $P(x)$ 是次数不超过 n 的代数多项式，即

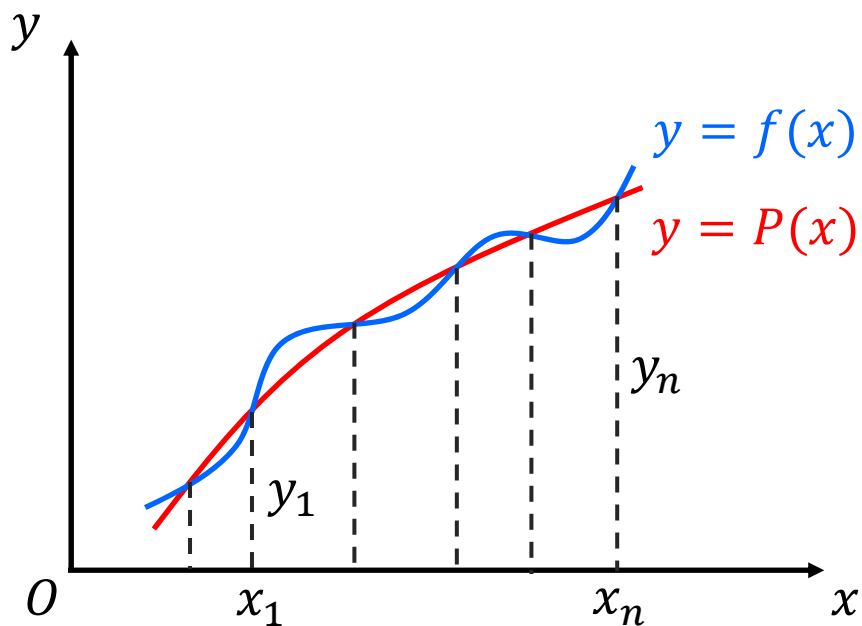
$$P(x) = a_0 + a_1x + \dots + a_nx^n, \quad (2.1.2)$$

其中 a_i 为实数，就称 $P(x)$ 为插值多项式，相应的插值法称为多项式插值；若为 $P(x)$ 分段的多项式，就称之为分段插值；若为 $P(x)$ 三角多项式，就称之为三角插值。



插值法的图形表示

- 插值法就是求曲线 $y = P(x)$ ，使其通过给定的 $n + 1$ 个点 (x_i, y_i) ， $i = 0, 1, \dots, n$ ，并用它近似已知曲线 $y = f(x)$





发展历史

- 早在一千多年前，我国科学家在研究历法中就应用了线性插值与二次插值
- 基本理论和结果却是在微积分产生以后才逐步完善的，其应用也日益增多
- 计算机广泛使用以后，由于航空、造船、精密机械加工等实际问题的需要，插值法得到进一步发展



本章内容

□ 如何求出插值函数

- 多项式插值
- 分段插值函数
- 样条插值函数

□ 理论分析

- 插值函数 $P(x)$ 的存在唯一性
- 收敛性
- 误差估计



目录

- 引言
- Lagrange插值
- 逐次线性插值
- 差商与Newton插值公式
- 差分与等距节点插值公式
- Hermite插值
- 分段低次插值
- 三次样条插值



插值多项式的存在唯一性

- 设 $P(x)$ 是形如式(2.1.2)的插值多项式, H_n 代表所有次数不超过 n 的多项式集合, $P(x) \in H_n$

$$P(x) = a_0 + a_1x + \cdots + a_nx^n, \quad (2.1.2)$$

- 由 $P(x_i) = y_i$ ($i = 0, 1, \dots, n$), 得到

$$\begin{cases} a_0 + a_1x_0 + \cdots + a_nx_0^n = y_0 \\ a_0 + a_1x_1 + \cdots + a_nx_1^n = y_1, \\ \vdots \\ a_0 + a_1x_n + \cdots + a_nx_n^n = y_n \end{cases}, \quad (2.2.1)$$

- 关于 a_0, a_1, \dots, a_n 的 $n + 1$ 元线性方程组

- 插值多项式的唯一性 \Leftrightarrow 方程组解的唯一性



插值多项式唯一

□ 方程组(2.2.1)的系数行列式为

$$V_n(x_0, x_1, \dots, x_n) = \begin{vmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \cdots & x_0^n \\ 1 & x_1 & x_1^2 & \cdots & x_1^n \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & x_n & x_n^2 & \cdots & x_n^n \end{vmatrix} \quad (2.2.2)$$

■ 称为Vandermonde (范德蒙) 行列式

□ 利用行列式性质可得

$$V_n(x_0, x_1, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n \prod_{j=0}^{i-1} (x_i - x_j)$$

■ $i \neq j$ 时 $x_i \neq x_j$, 上式所有因子 $x_i - x_j \neq 0$

□ 定理2.1 满足式(2.1.1)的插值多项式唯一

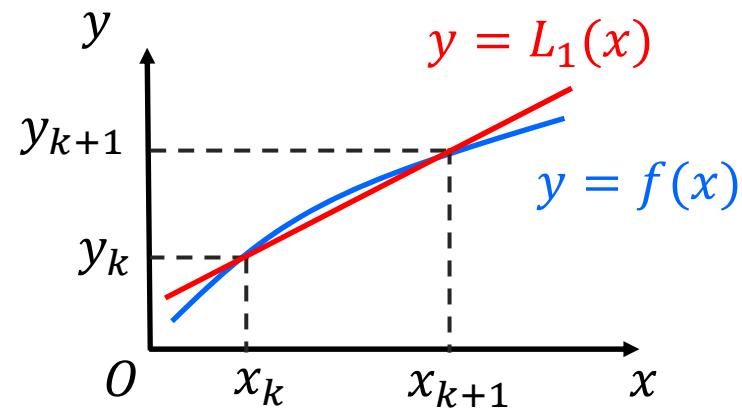


线性插值

- $P(x)$ 可以通过求解方程组(2.2.1)得到
 - 不仅计算复杂，而且难以得到的简单表达式
- 两点之间插值 ($n = 1$)
 - 已知区间 $[x_k, x_{k+1}]$ 的端点处的函数值 $y_k = f(x_k)$, $y_{k+1} = f(x_{k+1})$, 要求线性插值多项式 $L_1(x)$

$$L_1(x_k) = y_k, \quad L_1(x_{k+1}) = y_{k+1}$$

$y = L_1(x)$ 就是通过
 (x_k, y_k) 和 (x_{k+1}, y_{k+1})
的直线





线性插值解析式

□ 点斜式

$$L_1(x) = y_k + \frac{y_{k+1} - y_k}{x_{k+1} - x_k} (x - x_k) \quad (2.2.3)$$

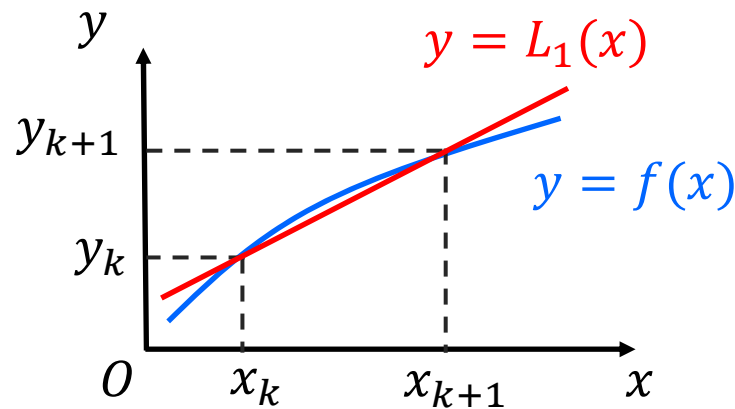
□ 两点式

$$L_1(x) = \frac{x_{k+1} - x}{x_{k+1} - x_k} y_k + \frac{x - x_k}{x_{k+1} - x_k} y_{k+1} \quad (2.2.4)$$

■ $L_1(x)$ 是由两个线性函数的线性组合得到的

$$l_k(x) = \frac{x - x_{k+1}}{x_k - x_{k+1}}, \quad l_{k+1}(x) = \frac{x - x_k}{x_{k+1} - x_k}$$

$$L_1(x) = y_k l_k(x) + y_{k+1} l_{k+1}(x) \quad (2.2.5)$$





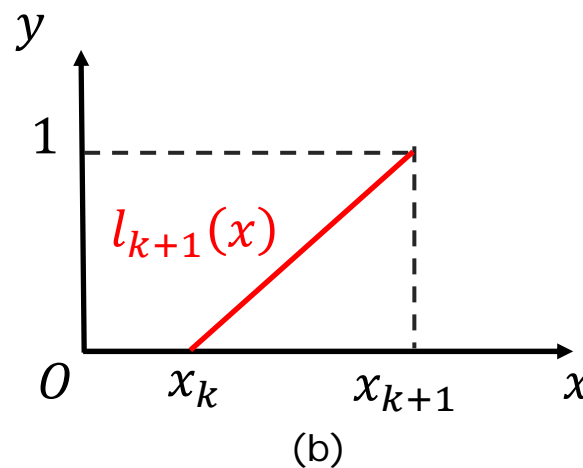
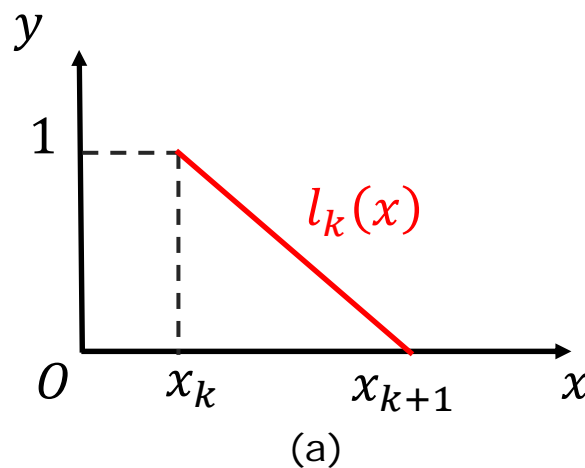
一次插值基函数

□ $l_k(x)$ 及 $l_{k+1}(x)$ 也是线性插值多项式，并且满足

$$l_k(x_k) = 1, \quad l_k(x_{k+1}) = 0$$

$$l_{k+1}(x_k) = 0, \quad l_{k+1}(x_{k+1}) = 1$$

被称为一次插值基函数或线性插值基函数





抛物插值

□ 三个点之间插值 ($n = 2$)

- 插值节点 x_{k-1}, x_k, x_{k+1} , 求二次插值多项式 $L_2(x)$

$$L_2(x_j) = y_j \quad (j = k - 1, k, k + 1)$$

- $y = L_2(x)$ 是通过三点 (x_{k-1}, y_{k-1}) , (x_k, y_k) , (x_{k+1}, y_{k+1}) 的抛物线

- 为了求出 $L_2(x)$ 的表达式, 可采用基函数方法

$$\begin{cases} l_{k-1}(x_{k-1}) = 1, l_{k-1}(x_j) = 0 & (j = k, k + 1) \\ l_k(x_k) = 1, l_k(x_j) = 0 & (j = k - 1, k + 1) \\ l_{k+1}(x_{k+1}) = 1, l_{k+1}(x_j) = 0 & (j = k - 1, k) \end{cases} \quad (2.2.6)$$

- ✓ 基函数 $l_{k-1}(x)$, $l_k(x)$ 及 $l_{k+1}(x)$ 是二次函数



二次插值基函数

□ $l_{k-1}(x)$ 有两个零点 x_k, x_{k+1} , 可表示为

$$l_{k-1}(x) = A(x - x_k)(x - x_{k+1})$$

■ A 为待定系数, 可由条件 $l_{k-1}(x_{k-1}) = 1$ 求出

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

■ 因此

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

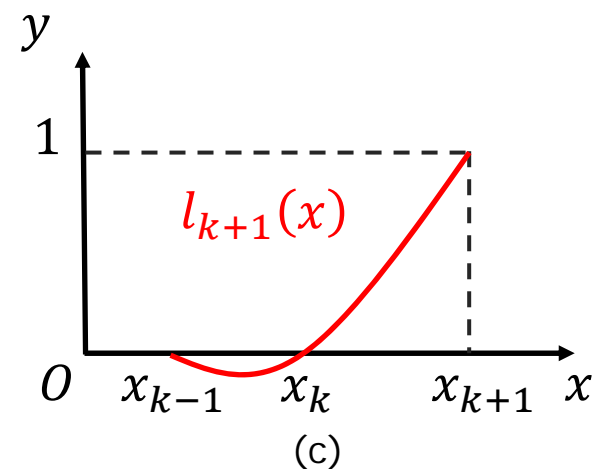
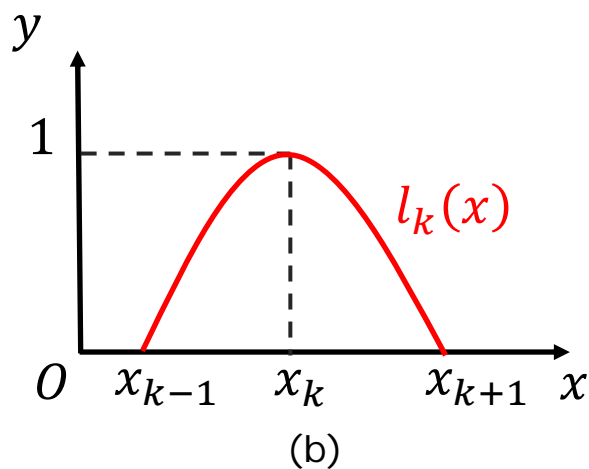
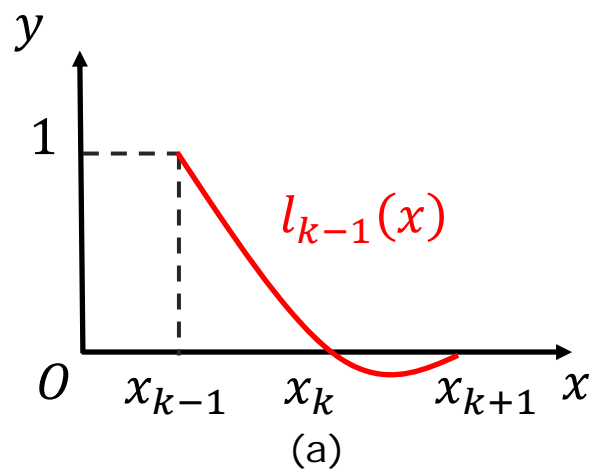
□ 同理可得

$$l_k(x) = \frac{(x - x_{k-1})(x - x_{k+1})}{(x_k - x_{k-1})(x_k - x_{k+1})} \quad l_{k+1}(x) = \frac{(x - x_{k-1})(x - x_k)}{(x_{k+1} - x_{k-1})(x_{k+1} - x_k)}$$



二次插值基函数 (续)

□ 函数 $l_{k-1}(x)$, $l_k(x)$ 及 $l_{k+1}(x)$ 称为二次插值基函数或抛物插值基函数





抛物插值表达式

□ 利用二次插值基函数 $l_{k-1}(x)$, $l_k(x)$ 及 $l_{k+1}(x)$

$$L_2(x) = y_{k-1}l_{k-1}(x) + y_k l_k(x) + y_{k+1}l_{k+1}(x) \quad (2.2.7)$$

■ 显然满足

$$L_2(x_j) = y_j \quad (j = k - 1, k, k + 1)$$

□ 具体形式

$$L_2(x) = y_{k-1} \frac{(x - x_k)(x - x_{k+1})}{(x_{k-1} - x_k)(x_{k-1} - x_{k+1})} + y_k \frac{(x - x_{k-1})(x - x_{k+1})}{(x_k - x_{k-1})(x_k - x_{k+1})} \\ + y_{k+1} \frac{(x - x_{k-1})(x - x_k)}{(x_{k+1} - x_{k-1})(x_{k+1} - x_k)}$$



Lagrange插值多项式

- 讨论通过 $n + 1$ 个节点 $x_0 < x_1 < \dots < x_n$ 的 n 次插值多项式 $L_n(x)$ ，假定其满足

$$L_n(x_j) = y_j \quad (j = 0, 1, \dots, n) \quad (2.2.8)$$

- **定义2.2** 若 n 次多项式 $l_j(x)$ ($j = 0, 1, \dots, n$)在 $n + 1$ 个节点 $x_0 < x_1 < \dots < x_n$ 上满足

$$l_j(x_k) = \begin{cases} 1, & k = j \\ 0, & k \neq j \end{cases} \quad (j, k = 0, 1, \dots, n) \quad (2.2.9)$$

就称这 $n + 1$ 个 n 次多项式 $l_j(x)$ ($j = 0, 1, \dots, n$)为节点 x_0, x_1, \dots, x_n 上的 n 次插值基函数



Lagrange插值多项式（续）

□ 仿照之前的推导， n 次插值基函数

$$l_k(x) = \frac{(x - x_0) \cdots (x - x_{k-1})(x - x_{k+1}) \cdots (x - x_n)}{(x_k - x_0) \cdots (x_k - x_{k-1})(x_k - x_{k+1}) \cdots (x_k - x_n)} \quad (k = 0, 1, \dots, n)$$

□ Lagrange插值多项式

$$L_n(x) = \sum_{k=0}^n y_k l_k(x), \quad (2.2.11)$$

■ 由 $l_k(x)$ 的定义可知

$$L_n(x_j) = \sum_{k=0}^n y_k l_k(x_j) = y_j \quad (j = 0, 1, \dots, n)$$



Lagrange插值多项式（续）

□ 若引入记号

$$\omega_{n+1}(x) = (x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n) \quad (2.2.12)$$

■ 容易求得

$$\omega'_{n+1}(x_k) = (x_k - x_0) \cdots (x_k - x_{k-1})(x_k - x_{k+1}) \cdots (x_k - x_n)$$

■ 式(2.2.11)可改写成

$$L_n(x) = \sum_{k=0}^n y_k \frac{\omega_{n+1}(x)}{(x - x_k)\omega'_{n+1}(x_k)} \quad (2.2.13)$$

□ n 次插值多项式 $L_n(x)$ 通常是次数为 n 的多项式，特殊情况次数可能小于 n

■ 三点共线，则 $y = L_2(x)$ 就是一条直线



插值余项

$$L_n(x_j) = y_j \quad (j = 0, 1, \dots, n) \quad (2.2.8)$$

- 用 $L_n(x)$ 近似 $f(x)$ ，截断误差也称插值余项

$$R_n(x) = f(x) - L_n(x)$$

- **定理2.2** 设 $f^{(n)}(x)$ 在 $[a, b]$ 上连续， $f^{(n+1)}(x)$ 在 (a, b) 内存在，节点 $a \leq x_0 < x_1 < \dots < x_n \leq b$ ， $L_n(x)$ 是满足条件式(2.2.8)的插值多项式，则对于任何 $x \in [a, b]$ ，插值余项

$$R_n(x) = f(x) - L_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x) \quad (2.2.14)$$

- 这里 $\xi \in (a, b)$ 且依赖于 x



定理2.2 (证明)

□ $R_n(x)$ 在节点 x_k ($k = 0, 1, \dots, n$)上为零, 即

$$R_n(x) = 0 \quad (k = 0, 1, \dots, n)$$

□ 因此可以写成如下形式

$$R_n(x) = K(x)(x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n) = K(x)\omega_{n+1}(x)$$

■ $K(x)$ 是与 x 有关的待定函数

□ 把 x 看成 $[a, b]$ 上的一个固定点, 定义函数

$$\varphi(t) = f(t) - L_n(t) - K(x)(t - x_0)(t - x_1) \cdots (t - x_n)$$

■ $\varphi(t)$ 在点 x_0, x_1, \dots, x_n 及 x 处均为零

■ $\varphi(t)$ 在 $[a, b]$ 上有 $n + 2$ 个零点



定理2.2（证明）

□ **Rolle定理** 如果函数 $f(x)$ 满足如下条件:

1. $f(x)$ 在闭区间 $[a, b]$ 上连续;
2. $f(x)$ 在开区间 (a, b) 内可导;
3. $f(x)$ 在区间端点的函数值相等, 即 $f(a) = f(b)$,

那么在 (a, b) 内至少有一点 ξ ($a < \xi < b$), 使得函数 $f(x)$ 在该点的导数等于零, 即 $f'(\xi) = 0$

□ 基于该定理, $\varphi'(t)$ 在 $\varphi(t)$ 的两个零点间至少有一个零点, 故 $\varphi'(t)$ 在 $[a, b]$ 上至少有 $n + 1$ 个零点

□ 对 $\varphi''(t)$ 再应用Rolle定理, 可知 $\varphi''(t)$ 在 $[a, b]$ 上至少有 n 个零点



定理2.2 (证明)

- 依此类推, $\varphi^{(n+1)}(t)$ 在 (a, b) 上至少有1个零点, 记为 $\xi \in (a, b)$, 使 $\varphi^{(n+1)}(\xi) = 0$

$$\varphi(t) = f(t) - L_n(t) - K(x)(t - x_0)(t - x_1) \cdots (t - x_n)$$

$$\varphi^{(n+1)}(\xi) = f^{(n+1)}(\xi) - (n+1)!K(x) = 0$$

- 得到

$$K(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}$$

- 因此

$$R_n(x) = K(x)\omega_{n+1}(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}\omega_{n+1}(x)$$

- $\xi \in (a, b)$ 且依赖于 x



讨论

- 余项表达式只有在 $f(x)$ 的高阶导数存在时才能应用, ξ 在 (a, b) 内的具体位置通常未知
- 如果已知 $\max_{a \leq x \leq b} |f^{(n+1)}(x)| = M_{n+1}$, 那么

$$|R_n(x)| \leq \frac{M_{n+1}}{(n+1)!} |\omega_{n+1}(x)| \quad (2.2.16)$$

- $n = 1$, 线性插值余项为

$$R_1(x) = \frac{1}{2} f''(\xi) \omega_2(x) = \frac{1}{2} f''(\xi) (x - x_0)(x - x_1), \quad \xi \in [x_0, x_1]$$

- $n = 2$, 抛物插值余项为

$$R_2(x) = \frac{1}{6} f'''(\xi) (x - x_0)(x - x_1)(x - x_2), \quad \xi \in [x_0, x_2]$$



例2.1

$$L_1(x) = y_k + \frac{y_{k+1} - y_k}{x_{k+1} - x_k} (x - x_k) \quad (2.2.3)$$

□ 已知 $\sin 0.32 = 0.314567$, $\sin 0.34 = 0.333487$, $\sin 0.36 = 0.352274$, 用线性插值及抛物插值求 $\sin 0.3367$, 并估计截断误差

■ 取 $x_0 = 0.32$, $x_1 = 0.34$, $x_2 = 0.36$, $y_0 = 0.314567$, $y_1 = 0.333487$, $y_2 = 0.352274$

■ 用线性插值计算, 取 $x_0 = 0.32$ 及 $x_1 = 0.34$, 由式 (2.2.3) 得

$$\begin{aligned} \sin 0.3367 &\approx L_1(0.3367) = y_0 + \frac{y_1 - y_0}{x_1 - x_0} (0.3367 - x_0) \\ &= 0.314567 + \frac{0.01892}{0.02} \times 0.0167 = 0.330365 \end{aligned}$$



例2.1 (续)

- 上式的截断误差可由线性插值余项得到

$$|R_1(x)| \leq \frac{M_2}{2} |(x - x_0)(x - x_1)|$$

其中

$$M_2 = \max_{x_0 \leq x \leq x_1} |f''(x)| = \max_{x_0 \leq x \leq x_1} |\sin x| = \sin x_1 \leq 0.3335$$

$$f(x) = \sin x$$

于是

$$\begin{aligned} |R_1(0.3367)| &= |\sin 0.3367 - L_1(0.3367)| \\ &\leq \frac{0.3335}{2} \times 0.0167 \times 0.0033 \leq 0.92 \times 10^{-5} \end{aligned}$$



一般来说，外推比
内插效果差

例2.1 (续)

■ 还用线性插值，但取 $x_1 = 0.34$ 及 $x_2 = 0.36$

$$\begin{aligned}\sin 0.3367 &\approx \tilde{L}_1(0.3367) = y_1 + \frac{y_2 - y_1}{x_2 - x_1} (0.3367 - x_1) \\ &= 0.333487 + \frac{0.018787}{0.02} \times (-0.0033) = 0.330387\end{aligned}$$

■ 截断误差为 $|\tilde{R}_1(x)| = \frac{M_2}{2} |(x - x_1)(x - x_2)|$,

其中 $M_2 = \max_{x_0 \leq x \leq x_2} |f''(x)| \leq 0.3523$

因此 $|\tilde{R}_1(0.3367)| = |\sin 0.3367 - \tilde{L}_1(0.3367)|$

$$\leq \frac{0.3523}{2} \times 0.0033 \times 0.0233 \leq 1.36 \times 10^{-5}$$



例2.1 (续)

$$L_2(x) = y_{k-1}l_{k-1}(x) + y_k l_k(x) + y_{k+1}l_{k+1}(x) \quad (2.2.7)$$

■ 用抛物插值计算 $\sin 0.3367$ ，由式(2.2.7)得

$$\begin{aligned} \sin 0.3367 &\approx y_0 \frac{(x-x_1)(x-x_2)}{(x_0-x_1)(x_0-x_2)} + y_1 \frac{(x-x_0)(x-x_2)}{(x_1-x_0)(x_1-x_2)} \\ &\quad + y_2 \frac{(x-x_0)(x-x_1)}{(x_2-x_0)(x_2-x_1)} \\ &= L_2(0.3367) \\ &= 0.314567 \times \frac{0.7689 \times 10^{-4}}{0.0008} + 0.333487 \times \frac{3.89 \times 10^{-4}}{0.0004} \\ &\quad + 0.352274 \times \frac{-0.5511 \times 10^{-4}}{0.0008} \\ &= 0.330374 \end{aligned}$$

✓ 这个结果与六位有效数字的正弦函数表完全一样



例2.1 (续)

- 上式的截断误差可由抛物插值余项得到

$$|R_2(x)| \leq \frac{M_3}{6} |(x - x_0)(x - x_1)(x - x_2)|$$

$$\text{其中 } M_3 = \max_{x_0 \leq x \leq x_2} |f'''(x)| = \cos x_0 \leq 0.828$$

$$\text{于是有 } |R_2(0.3367)| = |\sin 0.3367 - L_2(0.3367)|$$

$$\leq \frac{0.828}{6} \times 0.0167 \times 0.0033 \times 0.0233$$

$$\leq 0.178 \times 10^{-7}$$

高次插值通常优于低次插值



目录

- 引言
- Lagrange插值
- 逐次线性插值
- 差商与Newton插值公式
- 差分与等距节点插值公式
- Hermite插值
- 分段低次插值
- 三次样条插值



Lagrange插值的缺点

□ Lagrange插值多项式

$$L_n(x) = \sum_{k=0}^n y_k l_k(x), \quad (2.2.11)$$

$$l_k(x) = \frac{(x - x_0) \cdots (x - x_{k-1})(x - x_{k+1}) \cdots (x - x_n)}{(x_k - x_0) \cdots (x_k - x_{k-1})(x_k - x_{k+1}) \cdots (x_k - x_n)} \quad (k = 0, 1, \dots, n)$$

- 简单直观、容易实现
- 无法增量计算：如增加插值节点，那么原来算出的数据均不能利用，必须重新计算

□ 逐次线性插值

- 增量式计算，重用之前的结果

$$L_1(x) = y_k + \frac{y_{k+1} - y_k}{x_{k+1} - x_k} (x - x_k) \quad (2.2.3)$$



例2.1 (续)

□ 用抛物插值计算 $\sin 0.3367$

$$\begin{aligned} L_2(0.3367) &= 0.314567 \times \frac{0.7689 \times 10^{-4}}{0.0008} + 0.333487 \times \frac{3.89 \times 10^{-4}}{0.0004} \\ &\quad + 0.352274 \times \frac{-0.5511 \times 10^{-4}}{0.0008} = 0.330374 \end{aligned}$$

□ 由 $L_1(0.3367)$ 和 $\tilde{L}_1(0.3367)$ 按照类似线性插值的方法计算

$$\begin{aligned} L_2(0.3367) &= L_1(0.3367) + \frac{\tilde{L}_1(0.3367) - L_1(0.3367)}{0.36 - 0.32} \times (0.3367 - 0.32) \\ &= 0.330365 + \frac{0.000022}{0.04} \times 0.0167 = 0.330374 \end{aligned}$$



Aitken (艾特肯) 逐次线性插值公式

- 令 $I_{i_1, i_2, \dots, i_n}(x)$ 表示函数 $f(x)$ 关于节点 $x_{i_1}, x_{i_2}, \dots, x_{i_n}$ 的 $n - 1$ 次插值多项式
 - i_1, i_2, \dots, i_n 均为非负整数
- $I_{i_k}(x)$ 是零次多项式, 记 $I_{i_k}(x) = f(x_{i_k})$
- 两个 k 次插值多项式可通过线性插值得到 $k + 1$ 次插值多项式

$$I_{0,1,\dots,k,l}(x) = I_{0,1,\dots,k}(x) + \frac{I_{0,1,\dots,k-1,l}(x) - I_{0,1,\dots,k}(x)}{x_l - x_k} (x - x_k) \quad (2.3.1)$$

- $I_{0,1,\dots,k}(x)$ 和 $I_{0,1,\dots,k-1,l}(x)$ 有 1 个下标不同



Aitken逐次线性插值公式（续）

□ (2.3.1)是关于节点 x_0, \dots, x_k, x_l 的插值多项式

$$I_{0,1,\dots,k,l}(x) = I_{0,1,\dots,k}(x) + \frac{I_{0,1,\dots,k-1,l}(x) - I_{0,1,\dots,k}(x)}{x_l - x_k} (x - x_k) \quad (2.3.1)$$

■ 对于 $i = 0, 1, \dots, k - 1$,

$$I_{0,1,\dots,k-1,l}(x_i) - I_{0,1,\dots,k}(x_i) = 0$$

$$\Rightarrow I_{0,1,\dots,k,l}(x_i) = I_{0,1,\dots,k}(x_i) = f(x_i)$$

■ 当 $x = x_k$ 时, $x - x_k = 0$, 因此

$$I_{0,1,\dots,k,l}(x_k) = I_{0,1,\dots,k}(x_k) = f(x_k)$$



Aitken逐次线性插值公式（续）

□ (2.3.1)是关于节点 x_0, \dots, x_k, x_l 的插值多项式

$$I_{0,1,\dots,k,l}(x) = I_{0,1,\dots,k}(x) + \frac{I_{0,1,\dots,k-1,l}(x) - I_{0,1,\dots,k}(x)}{x_l - x_k} (x - x_k) \quad (2.3.1)$$

■ 当 $x = x_l$ 时,

$$\begin{aligned} I_{0,1,\dots,k,l}(x_l) &= I_{0,1,\dots,k}(x_l) + \frac{f(x_l) - I_{0,1,\dots,k}(x_l)}{x_l - x_k} (x_l - x_k) \\ &= f(x_l) \end{aligned}$$

□ 当 $k = 0$ 时为线性插值；当 $k = 1$ 时

$$I_{0,1,l}(x) = I_{0,1}(x) + \frac{I_{0,l}(x) - I_{0,1}(x)}{x_l - x_1} (x - x_1)$$



计算过程

□ 由 $k = 0$ 到 $k = n - 1$ 逐次求得所需的插值多项式

x_0	$f(x_0) = I_0$				
x_1	$f(x_1) = I_1$	$I_{0,1}$			
x_2	$f(x_2) = I_2$	$I_{0,2}$	$I_{0,1,2}$		
x_3	$f(x_3) = I_3$	$I_{0,3}$	$I_{0,1,3}$	$I_{0,1,2,3}$	
x_4	$f(x_4) = I_4$	$I_{0,4}$	$I_{0,1,4}$	$I_{0,1,2,4}$	$I_{0,1,2,3,4}$

- 每增加一个节点就计算一行
- 斜线上是1次到4次插值多项式的值
- 如精度不满足要求，再增加节点，前面计算有效



Neville (内维尔) 算法

□ Aitken逐次线性插值公式

$$I_{0,1,\dots,k,l}(x) = I_{0,1,\dots,k}(x) + \frac{I_{0,1,\dots,k-1,l}(x) - I_{0,1,\dots,k}(x)}{x_l - x_k} (x - x_k) \quad (2.3.1)$$

- 由 $I_{0,1,\dots,k}(x)$ 和 $I_{0,1,\dots,k-1,l}(x)$ 组合得到

□ 等价形式

$$I_{0,1,\dots,k+1}(x) = I_{0,1,\dots,k}(x) + \frac{I_{1,2,\dots,k+1}(x) - I_{0,1,\dots,k}(x)}{x_{k+1} - x_0} (x - x_0) \quad (2.3.2)$$

- 由 $I_{0,1,\dots,k}(x)$ 和 $I_{1,2,\dots,k+1}(x)$ 组合得到，下标连续
- 与2.3节开始的例子一致



计算过程

□ 由 $k = 0$ 到 $k = n - 1$ 逐次求得所需的插值多项式

x_0	$f(x_0) = I_0$					
x_1	$f(x_1) = I_1$	$I_{0,1}$				
x_2	$f(x_2) = I_2$	$I_{1,2}$	$I_{0,1,2}$			
x_3	$f(x_3) = I_3$	$I_{2,3}$	$I_{1,2,3}$	$I_{0,1,2,3}$		
x_4	$f(x_4) = I_4$	$I_{3,4}$	$I_{2,3,4}$	$I_{1,2,3,4}$	$I_{0,1,2,3,4}$	

- 每增加一个节点就计算一行
- 斜线上是1次到4次插值多项式的值
- 如精度不满足要求，再增加节点，前面计算有效



例2.2

- 已知 $f(x) = \operatorname{sh} x$ 的值在下表左端，用Aitken插值求 $\operatorname{sh} 0.23$ 的近似值

x_i	$f(x_i)$	插值结果
0.00	0.0000	
0.20	0.20134	
0.30	0.30452	
0.50	0.52110	
0.60	0.63665	



例2.2 (续)

$$\blacksquare I_{0,1} = I_0 + \frac{I_1 - I_0}{x_1 - x_0} (0.23 - x_0) = 0.231541$$

$$\blacksquare I_{0,2} = I_0 + \frac{I_2 - I_0}{x_2 - x_0} (0.23 - x_0) = 0.233465$$

$$I_{0,1,2} = I_{0,1} + \frac{I_{0,2} - I_{0,1}}{x_2 - x_1} (0.23 - x_1) = 0.232118$$

$$\blacksquare I_{0,3} = I_0 + \frac{I_3 - I_0}{x_3 - x_0} (0.23 - x_0) = 0.239706$$

$$I_{0,1,3} = I_{0,1} + \frac{I_{0,3} - I_{0,1}}{x_3 - x_1} (0.23 - x_1) = 0.232358$$

$$I_{0,1,2,3} = I_{0,1,2} + \frac{I_{0,1,3} - I_{0,1,2}}{x_3 - x_2} (0.23 - x_2) = 0.232034$$



例2.2 (续)

- 已知 $f(x) = \text{sh } x$ 的值在下表左端，用Aitken插值求 $\text{sh } 0.23$ 的近似值

x_i	$f(x_i)$	插值结果		
0.00	0.0000			
0.20	0.20134	0.231541		
0.30	0.30452	0.233465	0.232118	
0.50	0.52110	0.239706	0.232358	0.232034
0.60	0.63665			



例2.2 (续)

$$\blacksquare I_{0,4} = I_0 + \frac{I_4 - I_0}{x_4 - x_0} (0.23 - x_0) = 0.244049$$

$$I_{0,1,4} = I_{0,1} + \frac{I_{0,4} - I_{0,1}}{x_4 - x_1} (0.23 - x_1) = 0.232479$$

$$I_{0,1,2,4} = I_{0,1,2} + \frac{I_{0,1,4} - I_{0,1,2}}{x_4 - x_2} (0.23 - x_2) =$$

0.232024

$$I_{0,1,2,3,4} = I_{0,1,2,3} + \frac{I_{0,1,2,4} - I_{0,1,2,3}}{x_4 - x_3} (0.23 - x_3) =$$

0.232024



例2.2 (续)

- 已知 $f(x) = \text{sh } x$ 的值在下表左端，用Aitken插值求 $\text{sh } 0.23$ 的近似值

x_i	$f(x_i)$	插值结果			
0.00	0.0000				
0.20	0.20134	0.231541			
0.30	0.30452	0.233465	0.232118		
0.50	0.52110	0.239706	0.232358	0.232034	
0.60	0.63665	0.244049	0.232479	0.233024	0.233024

- 3次插值的两个结果相同，故可不用计算4次插值



目录

- 引言
- Lagrange插值
- 逐次线性插值
- 差商与Newton插值公式
- 差分与等距节点插值公式
- Hermite插值
- 分段低次插值
- 三次样条插值



基于两点式方程的插值多项式

□ 直线两点式方程

$$L_1(x) = \frac{x_{k+1} - x}{x_{k+1} - x_k} y_k + \frac{x - x_k}{x_{k+1} - x_k} y_{k+1} \quad (2.2.4)$$

□ Lagrange插值多项式

$$L_n(x) = \sum_{k=0}^n y_k l_k(x), \quad (2.2.11)$$

$$l_k(x) = \frac{(x - x_0) \cdots (x - x_{k-1})(x - x_{k+1}) \cdots (x - x_n)}{(x_k - x_0) \cdots (x_k - x_{k-1})(x_k - x_{k+1}) \cdots (x_k - x_n)} \quad (k = 0, 1, \dots, n)$$

- 是对直线两点式方程的推广



基于点斜式方程的插值多项式

□ 直线点斜式方程

$$P_1(x) = f_0 + \frac{f_1 - f_0}{x_1 - x_0} (x - x_0)$$

□ 推广到 $n + 1$ 个节点 $(x_0, f_0), (x_1, f_1), \dots, (x_n, f_n)$

$$P_n(x) = a_0 + a_1(x - x_0) + a_2(x - x_0)(x - x_1) + \dots \\ + a_n(x - x_0) \cdots (x - x_{n-1}) \quad (2.4.1)$$

- a_0, a_1, \dots, a_n 为待定系数
- 由插值条件 $P_n(x_j) = f_j$ ($j = 0, 1, \dots, n$) 确定



基于点斜式方程的插值多项式（续）

- 当 $x = x_0$ 时, $P_n(x_0) = a_0 = f_0$
- 当 $x = x_1$ 时, $P_n(x_1) = a_0 + a_1(x_1 - x_0) = f_1$,
推得

$$a_1 = \frac{f_1 - f_0}{x_1 - x_0}$$

- 当 $x = x_2$ 时, $P_n(x_2) = a_0 + a_1(x_2 - x_0) + a_2(x_2 - x_0)(x_2 - x_1) = f_2$, 推得

$$a_2 = \frac{\frac{f_2 - f_0}{x_2 - x_0} - \frac{f_1 - f_0}{x_1 - x_0}}{x_2 - x_1}$$

- 依此类推, 可以得到 a_0, a_1, \dots, a_n



差商

□ 定义2.3 称

$$f[x_0, x_k] = \frac{f(x_k) - f(x_0)}{x_k - x_0}$$

为函数 $f(x)$ 关于点 x_0, x_k 的一阶差商, 称

$$f[x_0, x_1, x_k] = \frac{f[x_0, x_k] - f[x_0, x_1]}{x_k - x_1}$$

为函数 $f(x)$ 关于点 x_0, x_1, x_k 的二阶差商。
一般地, 称

$$f[x_0, x_1, \dots, x_k] = \frac{f[x_0, x_1, \dots, x_{k-2}, x_k] - f[x_0, x_1, \dots, x_{k-1}]}{x_k - x_{k-1}} \quad (2.4.2)$$

为函数 $f(x)$ 的 k 阶差商



对比Aitken算法

□ 函数 $f(x)$ 的 k 阶差商

$$f[x_0, x_1, \dots, x_k] = \frac{f[x_0, x_1, \dots, x_{k-2}, x_k] - f[x_0, x_1, \dots, x_{k-1}]}{x_k - x_{k-1}} \quad (2.4.2)$$

□ Aitken逐次线性插值公式

$$I_{0,1,\dots,k,l}(x) = I_{0,1,\dots,k}(x) + \frac{I_{0,1,\dots,k-1,l}(x) - I_{0,1,\dots,k}(x)}{x_l - x_k} (x - x_k) \quad (2.3.1)$$

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

□ 都基于点斜式方程，有相似性



差商的性质

- ① k 阶差商可表示为函数值 $f(x_0)$, $f(x_1)$, ..., $f(x_k)$ 的线性组合

$$f[x_0, x_1, \dots, x_k] = \sum_{j=0}^k \frac{f(x_j)}{(x_j - x_0) \cdots (x_j - x_{j-1})(x_j - x_{j+1}) \cdots (x_j - x_k)} \quad (2.4.3)$$

- 可用数学归纳法证明
- 表明差商与节点排列顺序无关, 称为差商的对称性

$$\begin{aligned} f[x_0, x_1, \dots, x_k] &= f[x_1, x_0, x_2, \dots, x_k] = \cdots \\ &= f[x_1, x_2, \dots, x_k, x_0] \end{aligned}$$



差商的性质（续）

② 由性质①及(2.4.2)

$$f[x_0, x_1, \dots, x_k] = \frac{f[x_0, x_1, \dots, x_{k-2}, x_k] - f[x_0, x_1, \dots, x_{k-1}]}{x_k - x_{k-1}} \quad (2.4.2)$$

■ 上式与Aitken算法类似

$$f[x_0, x_1, \dots, x_k] = \frac{f[x_1, x_2, \dots, x_k] - f[x_0, x_1, \dots, x_{k-1}]}{x_k - x_0} \quad (2.4.4)$$

■ 上式与Neville算法类似

$$I_{0,1,\dots,k+1}(x) = I_{0,1,\dots,k}(x) + \frac{I_{1,2,\dots,k+1}(x) - I_{0,1,\dots,k}(x)}{x_{k+1} - x_0} (x - x_0) \quad (2.3.2)$$



差商的性质（续）

- ③ 若 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 上存在 n 阶导数，且节点 $x_0, x_1, \dots, x_k \in [a, b]$ ，则 n 阶差商与导数关系为

$$f[x_0, x_1, \dots, x_n] = \frac{f^{(n)}(\xi)}{n!}, \quad \xi \in [a, b] \quad (2.4.5)$$

- 可直接用Rolle定理证明
- 利用定理**2.2**、公式(2.4.7)
 - ✓ 用 x_0, x_1, \dots, x_{n-1} 预测 x_n 的误差



Newton插值公式

□ 一阶差商 $f[x_0, x_k] = \frac{f(x_k) - f(x_0)}{x_k - x_0}$

■ 把 x 看成 $[a, b]$ 上一点, 可得

$$f(x) = f(x_0) + f[x, x_0](x - x_0)$$

□ 二阶差商 $f[x_0, x_1, x_k] = \frac{f[x_0, x_k] - f[x_0, x_1]}{x_k - x_1}$

■ 可得

$$f[x, x_0] = f[x_0, x_1] + f[x, x_0, x_1](x - x_1)$$

□ 以此类推 \vdots

$$f[x, x_0, \dots, x_{n-1}] = f[x_0, x_1, \dots, x_n] + f[x, x_0, \dots, x_n](x - x_n)$$



Newton插值公式（续）

□ 将后一式代入前一式，可得

$$\begin{aligned} f(x) &= f(x_0) + f[x_0, x_1](x - x_0) + f[x_0, x_1, x_2](x - x_0)(x - x_1) + \cdots \\ &\quad + f[x_0, x_1, \dots, x_n](x - x_0) \cdots (x - x_{n-1}) + f[x, x_0 \cdots, x_n]\omega_{n+1}(x) \\ &= N_n(x) + R_n(x) \end{aligned}$$

■ 其中

$$\begin{aligned} N_n(x) &= f(x_0) + f[x_0, x_1](x - x_0) + f[x_0, x_1, x_2](x - x_0)(x - x_1) + \cdots \\ &\quad + f[x_0, x_1, \dots, x_n](x - x_0) \cdots (x - x_{n-1}) \end{aligned} \quad (2.4.6)$$

$$R_n(x) = f(x) - N_n(x) = f[x, x_0 \cdots, x_n]\omega_{n+1}(x) \quad (2.4.7)$$

$$\omega_{n+1}(x) = (x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n) \quad (2.2.12)$$



Newton插值公式（续）

□ 式(2.4.6)确定的多项式 $N_n(x)$ 显然满足插值条件，且次数不超过 n

■ 根据 $\omega_{n+1}(x) = (x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n)$ ，知

$$R_n(x_i) = f[x, x_0, \dots, x_n] \omega_{n+1}(x_i) = 0, \quad i = 0, 1, \dots, n$$

■ 根据 $N_n(x) = f(x) - R_n(x)$ ，知

$$N_n(x_i) = f(x_i), \quad i = 0, 1, \dots, n$$

□ $N_n(x)$ 就是形如(2.4.1)的多项式

$$\begin{aligned} P_n(x) = & a_0 + a_1(x - x_0) + a_2(x - x_0)(x - x_1) + \cdots \\ & + a_n(x - x_0) \cdots (x - x_{n-1}) \end{aligned} \quad (2.4.1)$$

$$a_k = f[x_0, x_1, \dots, x_k], \quad k = 0, 1, \dots, n$$



Newton插值公式（续）

- $N_n(x)$ 被称为Newton差商插值多项式
 - 系数 a_k 就是差商表中加横线的各阶差商
 - 比Lagrange插值节省计算量，便于程序设计

□ 插值余项

$$R_n(x) = f(x) - N_n(x) = f[x, x_0, \dots, x_n] \omega_{n+1}(x) \quad (2.4.7)$$

- 插值多项式唯一，因此(2.4.7)等价(2.2.14)

$$R_n(x) = f(x) - L_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x) \quad (2.2.14)$$



Newton插值公式（续）

□ 事实上

$$f[x_0, x_1, \dots, x_n] = \frac{f^{(n)}(\xi)}{n!}, \quad \xi \in [a, b] \quad (2.4.5)$$

$$R_n(x) = f(x) - N_n(x) = f[x, x_0, \dots, x_n] \omega_{n+1}(x) \quad (2.4.7)$$

$$\Rightarrow R_n(x) = f(x) - L_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x) \quad (2.2.14)$$

□ 式(2.4.7)更具有一般性

■ f 由离散点给出或 f 不存在时的情形均适用



例2.3

- 给出 $f(x)$ 的函数表，求4次Newton插值多项式，并由此计算 $f(0.596)$ 的近似值

x_k	$f(x_k)$
0.40	<u>0.41075</u>
0.55	0.57815
0.65	0.69675
0.80	0.88811
0.90	1.02652
1.05	1.25382



例2.3 (续)

■ 首先根据给定函数表计算差商表

■ 一阶差商

$$f[x_0, x_1] = \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0} = \frac{0.57815 - 0.41075}{0.55 - 0.40} = 1.11600$$

$$f[x_1, x_2] = 1.18600, \quad f[x_2, x_3] = 1.27573$$

$$f[x_3, x_4] = 1.38410, \quad f[x_4, x_5] = 1.51533$$

■ 二阶差商

$$f[x_0, x_1, x_2] = \frac{f[x_1, x_2] - f[x_0, x_1]}{x_2 - x_0} = 0.28000$$

$$f[x_1, x_2, x_3] = 0.35893, \quad f[x_2, x_3, x_4] = 0.43348$$

$$f[x_3, x_4, x_5] = 0.52493$$



例2.3 (续)

- 首先根据给定函数表计算差商表

x_k	$f(x_k)$	一阶差商	二阶差商
0.40	<u>0.41075</u>		
0.55	0.57815	<u>1.11600</u>	
0.65	0.69675	1.18600	<u>0.28000</u>
0.80	0.88811	1.27573	0.35893
0.90	1.02652	1.38410	0.43348
1.05	1.25382	1.51533	0.52493



例2.3 (续)

■ 三阶差商

$$f[x_0, x_1, x_2, x_3] = \frac{f[x_1, x_2, x_3] - f[x_0, x_1, x_2]}{x_3 - x_0} = 0.19733$$

$$f[x_1, x_2, x_3, x_4] = 0.21300, \quad f[x_2, x_3, x_4, x_5] = 0.22863$$

■ 四阶差商

$$f[x_0, x_1, x_2, x_3, x_4] = \frac{f[x_1, x_2, x_3, x_4] - f[x_0, x_1, x_2, x_3]}{x_4 - x_0} = 0.03134$$

$$f[x_1, x_2, x_3, x_4, x_5] = 0.03126$$

■ 五阶差商

$$\begin{aligned} f[x_0, x_1, x_2, x_3, x_4, x_5] &= \frac{f[x_1, x_2, x_3, x_4, x_5] - f[x_0, x_1, x_2, x_3, x_4]}{x_5 - x_0} \\ &= -0.00012 \end{aligned}$$



例2.3 (续)

■ 最终差商表为

x_k	$f(x_k)$	一阶差商	二阶差商	三阶差商	四阶差商	五阶差商
0.40	<u>0.41075</u>					
0.55	0.57815	<u>1.11600</u>				
0.65	0.69675	1.18600	<u>0.28000</u>			
0.80	0.88811	1.27573	0.35893	<u>0.19733</u>		
0.90	1.02652	1.38410	0.43348	0.21300	<u>0.03134</u>	
1.05	1.25382	1.51533	0.52493	0.22863	0.03126	<u>-0.00012</u>



例2.3 (续)

- 四阶差商接近常数，故取4次插值多项式 $N_4(x)$ 作为近似即可，根据式(2.4.6)

$$\begin{aligned}N_4(x) = & 0.41075 + 1.116(x - 0.4) + 0.28(x - 0.4)(x - 0.55) \\ & + 0.19733(x - 0.4)(x - 0.55)(x - 0.65) \\ & + 0.03134(x - 0.4)(x - 0.55)(x - 0.65)(x - 0.8)\end{aligned}$$

- 因此 $f(0.596) \approx N_4(0.596) = 0.63195$

- 根据式(2.4.7)，截断误差

$$|R_4(x)| = f[x, x_0, \dots, x_4]\omega_5(x), \quad x = 0.596$$

$$\approx |f[x_0, x_1, \dots, x_5]\omega_5(0.596)| \leq 3.63 \times 10^{-9}$$