

第 2 章 插值法

姚遥

南京大学智能科学与技术学院

本章目录

- 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

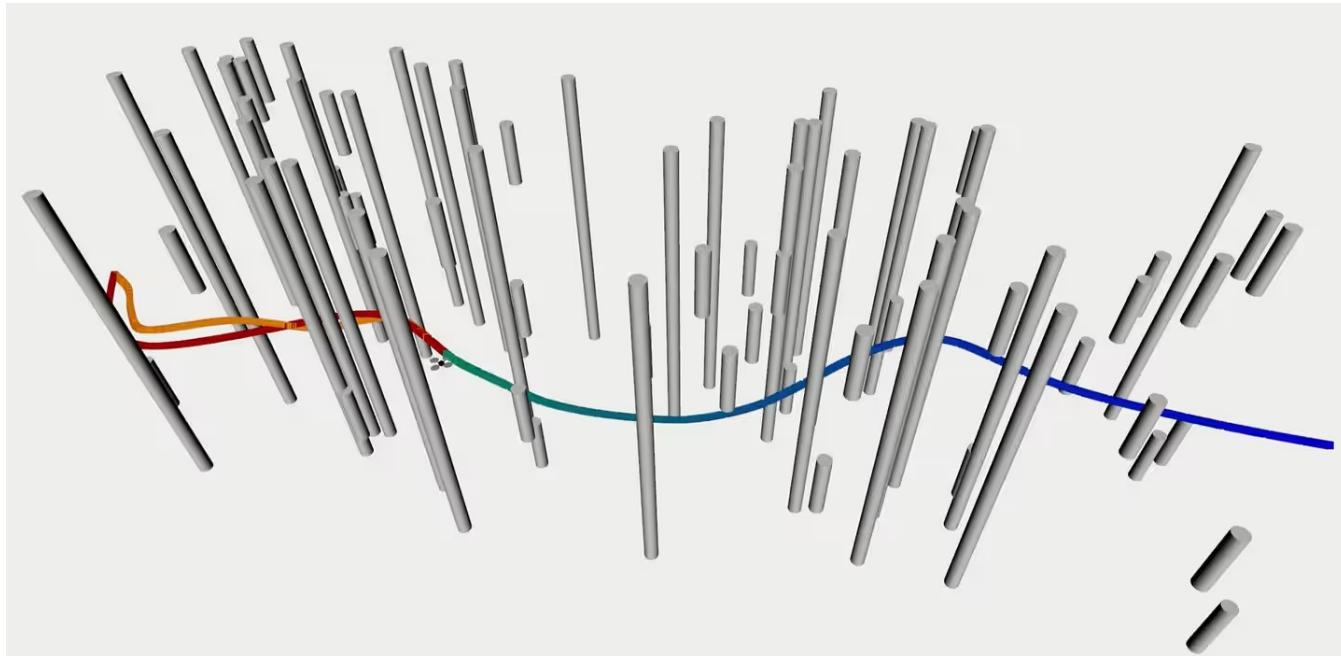
实际问题需要通过函数 $y = f(x)$ 来表示某种内在规律的数量关系

- 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 $y_i = f(x_i)$ ($i = 0, 1, \dots, n$)
- 部分函数有解析式但计算复杂，只能建立函数表，如三角函数、对数函数

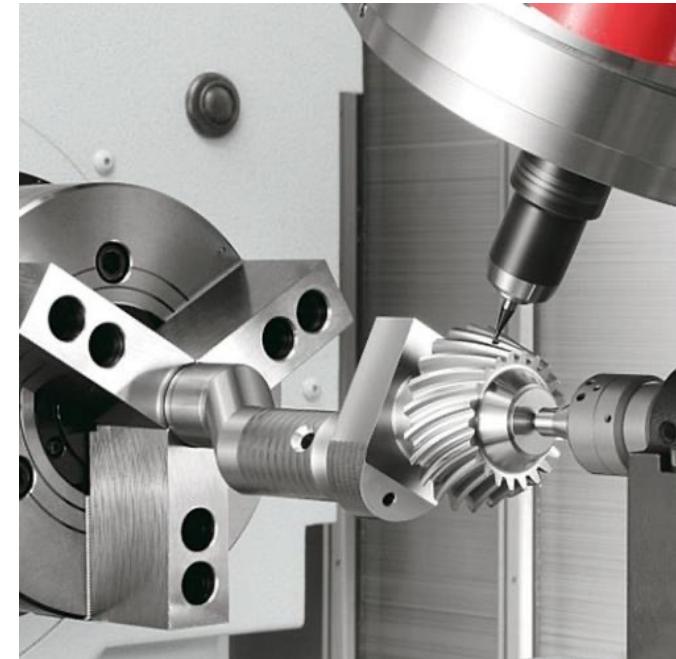
给定 $f(x)$ 的观测值/函数表，希望构建函数 $P(x)$ ，满足

- 既能反映函数 $f(x)$ 特性、又便于计算，可用 $P(x)$ 近似 $f(x)$
- $P(x_i) = f(x_i)$ ，对于 $i = 0, 1, \dots, n$ 成立

插值法 | 举个例子



路径规划：<https://zhuanlan.zhihu.com/p/599498341>



机械设计与制造

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 ，若存在简单函数 $P(x)$ 使下式成立

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

则称 $P(x)$ 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

$$P(x) = a_0 + a_1 x + \cdots + a_n x^n, \quad (2.1.2)$$

其中 a_i 为实数，称 $P(x)$ 为插值多项式，相应的插值法称为多项式插值

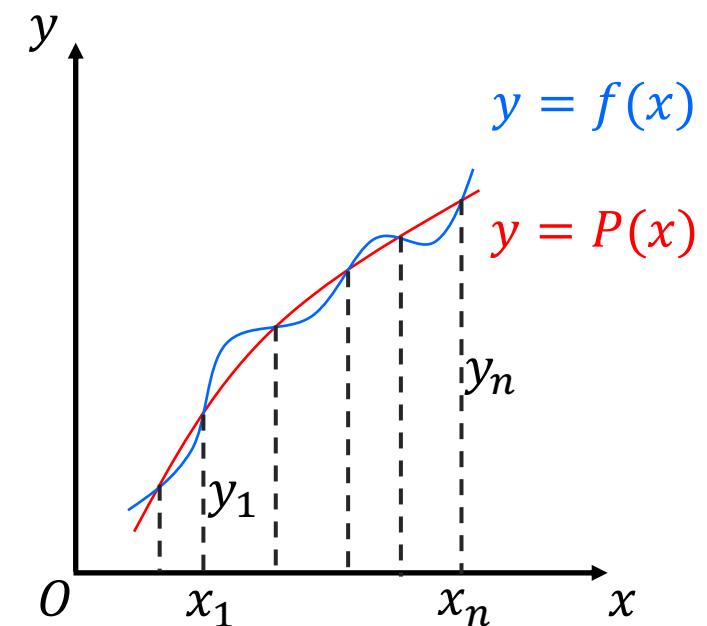
- 若 $P(x)$ 为分段多项式，就称之为分段插值
- 若 $P(x)$ 为三角多项式，就称之为三角插值

插值法 | 引言

- 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 $y = f(x)$

历史发展：

- 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
- 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 $P(x)$ 是如下插值多项式， 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 $P(x_i) = y_i$ ($i = 0, 1, \dots, n$) 可得

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

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

要证明插值多项式有唯一性，
即证明该线性方程组有唯一解

插值法 | Lagrange插值

- 方程组 (2.2.1) 的系数行列式为，称为Vandermonde行列式

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

- 利用行列式性质可得

???

$$V_n(x_0, x_1, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n \prod_{j=0}^{i-1} (x_i - x_j) \quad \text{数学归纳法}$$

- 又因 $i \neq j$ 时插值节点 $x_i \neq x_j$ ，故 $V_n \neq 0$ ，故矩阵满秩，故方程组有唯一解

定理2.1 满足式 (2.1.1) 的插值多项式唯一

插值法 | Lagrange插值

- 方程组 (2.2.1) 的系数行列式为，称为Vandermonde行列式

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

- 利用行列式性质可得

???

$$V_n(x_0, x_1, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n \prod_{j=0}^{i-1} (x_i - x_j) \quad \text{数学归纳法}$$

- 又因 $i \neq j$ 时插值节点 $x_i \neq x_j$ ，故 $V_n \neq 0$ ，故矩阵满秩，故方程组有唯一解

定理2.1 满足式 (2.1.1) 的插值多项式唯一

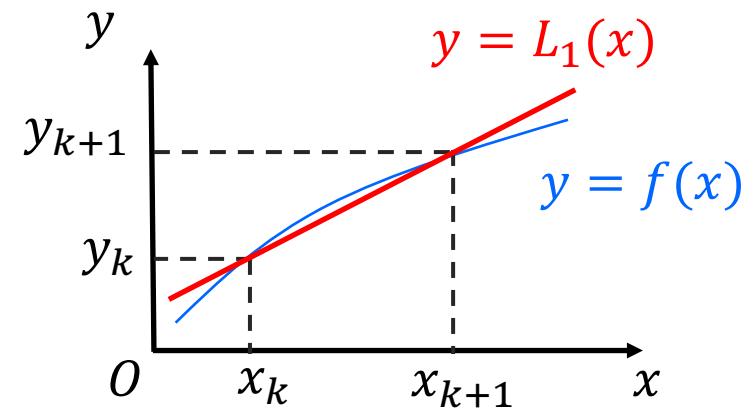
插值法 | 线性插值

通过求解方程组 (2.2.1) 得到 $P(x)$ 不仅计算复杂，而且难以得到的简单表达式

考虑分段并采用 $n = 1$ ，即为两点线性插值

- 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 $L_1(x)$ 满足：

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



插值法 | 线性插值解析式

- **点斜式**

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

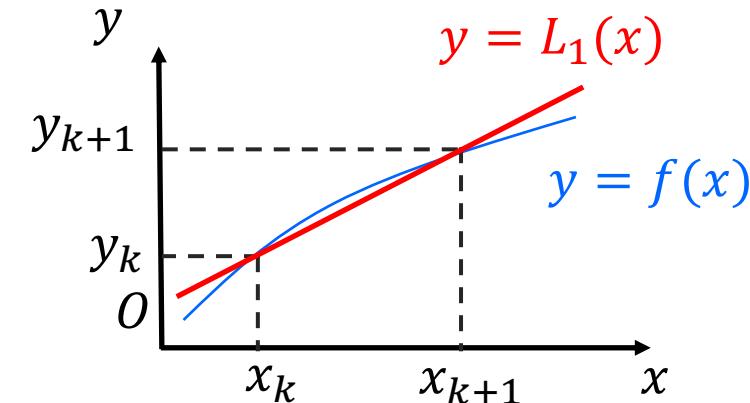
- **两点式**

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

- 两点式中， $L_1(x)$ 可视为由两个线性函数的线性组合得到的：

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

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



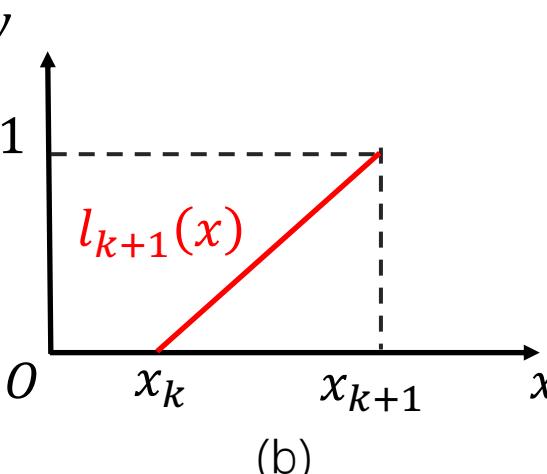
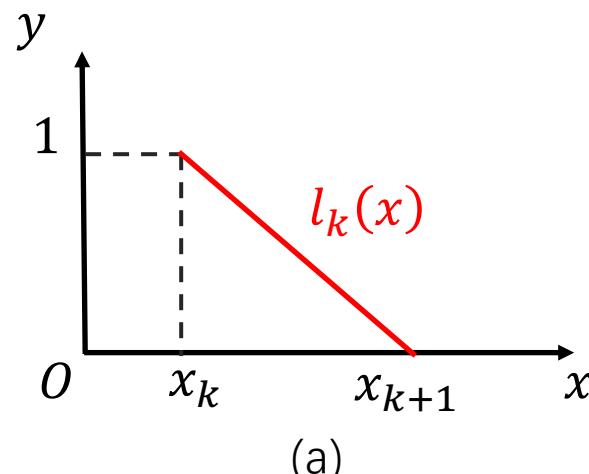
插值法 | 一次插值基函数

- $l_k(x)$ 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**



插值法 | 二次（抛物）插值

考虑三个点之间插值 ($n = 2$) :

- 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
- 同样可采用基函数方法, 基函数 $l_{k-1}(x), l_k(x)$ 及 $l_{k+1}(x)$ 是二次函数且满足

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

插值法 | 二次（抛物）插值

考虑三个点之间插值 ($n = 2$) :

- $l_{k-1}(x)$ 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, 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

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

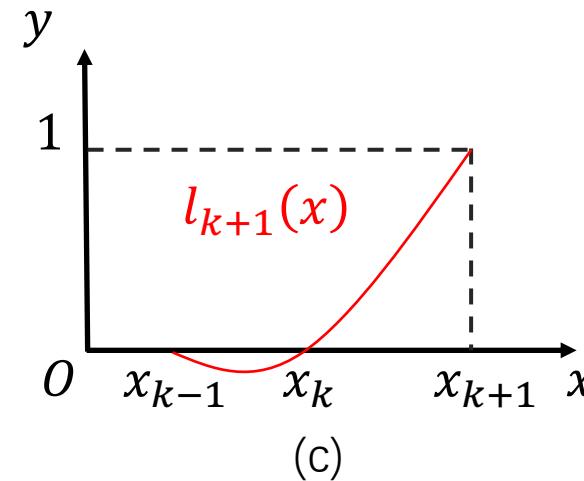
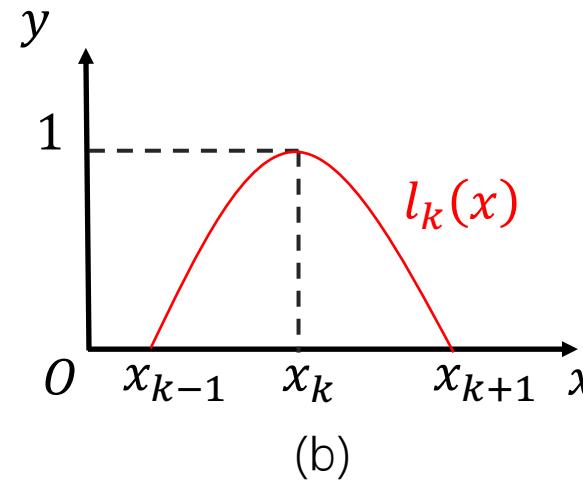
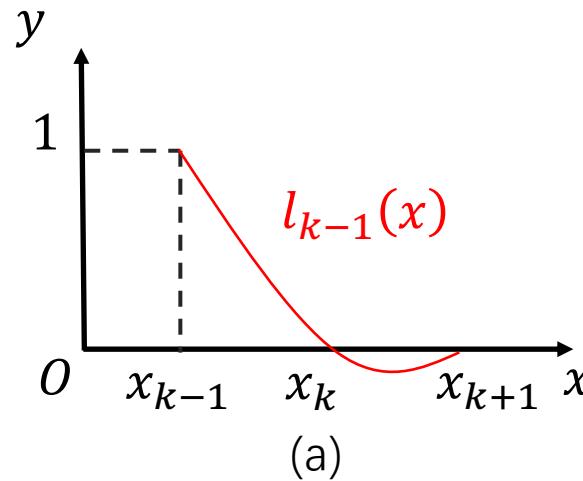
- 同理可得

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

插值法 | 二次（抛物）插值

考虑三个点之间插值 ($n = 2$) :

- 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**



插值法 | 抛物插值表达式

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

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

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

- 显然插值节点在表达式上

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

插值法 | Lagrange插值多项式

- 线性插值
 - 二次插值
 - 多次插值 ?
- Lagrange插值多项式

插值法 | Lagrange插值多项式

考虑 $n + 1$ 个节点 $x_0 < x_1 < \dots < x_n$ 的 n 次插值多项式

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

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

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

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

插值法 | Lagrange插值多项式

- 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

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

- 代入 $l_k(x)$ 可验证

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

插值法 | Lagrange插值多项式

- 引入 $\omega_{n+1}(x)$:

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

- 可得 :

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

- 式 (2.2.11) 可改写为 :

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

n 次插值多项式 $L_n(x)$ 一定是次数为 n 的多项式 ? $<= n$, 例如三点共线

插值法 | 插值余项

- 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

插值法 | 插值余项

- $R_n(x)$ 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

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

- 其中 $K(x)$ 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

插值法 | 插值余项

Rolle定理 如果函数 $f(x)$ 满足如下条件：

- $f(x)$ 在闭区间 $[a, b]$ 上连续；
- $f(x)$ 在开区间 (a, b) 内可导；
- $f(x)$ 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 使得函数 $f(x)$ 在该点的导数等于零，即 $f'(\xi) = 0$

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

- $\varphi'(t)$ 在 (a, b) 上至少有 $n + 1$ 个零点
- $\varphi''(t)$ 再应用 Rolle 定理，可知 $\varphi''(t)$ 在 (a, b) 上至少有 n 个零点
- 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 $\varphi^{(n+1)}(\xi) = 0$

插值法 | 插值余项

$\varphi^{(n+1)}(t)$ 在 (a, b) 上至少有1个零点:

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

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

可得

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

可得余项公式 :

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

插值法 | 插值余项：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

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

插值法 | 插值余项: 例2.1

例2.1 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

$$x_0 = 0.32, x_1 = 0.34, x_2 = 0.36$$

$$y_0 = 0.314567, y_1 = 0.333487, y_2 = 0.352274$$

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

$$\sin 0.3367 \approx L_1(0.3367) = y_0 + \frac{y_1 - y_0}{x_1 - x_0} (0.3367 - x_0)$$

$$= 0.314567 + \frac{0.01892}{0.02} \times 0.0167 = 0.330365$$

插值法 | 插值余项：例2.1

例2.1 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

- 上式的截断误差可由线性插值余项得到

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

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

- 可得

$$|R_1(0.3367)| = |\sin 0.3367 - L_1(0.3367)|$$

$$\leq \frac{0.3335}{2} \times 0.0167 \times 0.0033 \leq 0.92 \times 10^{-5}$$

插值法 | 插值余项：例2.1

例2.1 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

- 还用**线性插值**, 但取 $x_1 = 0.34$ 及 $x_2 = 0.36$, 做**外推**

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

- 截断误差：

$$|\tilde{R}_1(x)| = \frac{M_2}{2} |(x - x_1)(x - x_2)|,$$

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

$$|\tilde{R}_1(0.3367)| = |\sin 0.3367 - \tilde{L}_1(0.3367)| \leq \frac{0.3523}{2} \times 0.0033 \times 0.0233 \leq 1.36 \times 10^{-5}$$

插值法 | 插值余项: 例2.1

例2.1 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

- 用**抛物插值**计算 $\sin 0.3367$, 由式(2.2.7)得

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

与六位有效数字的正弦函数表完全一样

插值法 | 插值余项：例2.1

例2.1 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

- 用抛物插值截断误差：

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

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

- 可得： $|R_2(0.3367)| = |\sin 0.3367 - L_2(0.3367)|$ $\leq \frac{0.828}{6} \times 0.0167 \times 0.0033 \times 0.0233 \leq 0.178 \times 10^{-7}$

高次插值通常优于低次插值

本章目录

- 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，则原来计算结果均不能用，须重新计算

逐次线性插值得到高次插值

- 增量式计算，重用之前的结果

插值法 | Lagrange插值优缺点

- 抛物插值计算 $\sin 0.3367$

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

- L_2 亦可由 $L_1(0.3367)$ 和 $\tilde{L}_1(0.3367)$ 按照类似线性插值的方法计算

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

插值法 | Aitken (艾特肯) 逐次线性插值

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，例：

- $I_2(x)$ 是经过 x_2 的零次多项式，记 $I_{i_k}(x) = f(x_{i_k})$
- $I_{0,1,\dots,k}(x)$ 是经过 x_1, x_2, \dots, x_k 的 k 次多项式

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 个插值节点不同
- 当 $k = 0$ 时为线性插值；当 $k = 1$ 时为抛物线插值（上一页的例子）

插值法 | Aitken (艾特肯) 逐次线性插值

该式子是关于节点 x_0, \dots, x_k, x_l 的插值多项式

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

验证一下：

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

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

- 对于 $x = x_k, x - x_k = 0$, 因此

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

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

插值法 | Aitken (艾特肯) 逐次线性插值

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

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：Neville (内维尔) 逐次线性插值

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

- 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

插值法 | Neville (内维尔) 逐次线性插值

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

插值法 | 逐次线性插值

例2.2 已知 $f(x) = \sinh x$ 的值，用Aitken插值求 $\sinh 0.23$ 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	

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

插值法 | 逐次线性插值

例2.2 已知 $f(x) = \operatorname{sh} x$ 的值，用Aitken插值求 $\operatorname{sh} 0.23$ 的近似值

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

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

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

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

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

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

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

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

$$I_{0,1,2,4} = I_{0,1,2} + \frac{I_{0,1,4} - I_{0,1,2}}{x_4 - x_2} (0.23 - x_2) = 0.232024$$

$$I_{0,1,2,3,4} = I_{0,1,2,3} + \frac{I_{0,1,2,4} - I_{0,1,2,3}}{x_4 - x_3} (0.23 - x_3) = 0.232024$$

插值法 | 逐次线性插值

例2.2 已知 $f(x) = \sin x$ 的值，用Aitken插值求 $\sin 0.23$ 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

本章目录

- 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

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

- 推广得Lagrange插值多项式

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

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

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 $(x_0, f_0), (x_1, f_1), \dots, (x_n, f_n)$

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

其中 a_0, a_1, \dots, a_n 为待定系数

基于点斜式方程的插值多项式

- 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， $P_n(x_2) = a_0 + a_1(x_2 - x_0) + a_1(x_2 - x_0)(x_2 - x_1) = f_2$ ，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

定义2.3

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

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

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

为函数 $f(x)$ 的 k 阶差商

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

$$f[x_0, x_1, \dots, x_k] = f[x_1, x_0, x_2, \dots, x_k] = \cdots = f[x_1, x_2, \dots, x_k, x_0]$$

由对称性及 (2.4.2)

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

- 可得

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

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

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

- 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

插值法 | 差商的计算

x_k	$f(x_k)$	一阶差商	二阶差商	三阶差商	四阶差商
x_0	$f(x_0)$				
x_1	$f(x_1)$	$f[x_0, x_1]$			
x_2	$f(x_2)$	$f[x_1, x_2]$	$f[x_0, x_1, x_2]$		
x_3	$f(x_3)$	$f[x_2, x_3]$	$f[x_1, x_2, x_3]$	$f[x_0, x_1, x_2, x_3]$	
x_4	$f(x_4)$	$f[x_3, x_4]$	$f[x_2, x_3, x_4]$	$f[x_1, x_2, x_3, x_4]$	$f[x_0, x_1, x_2, x_3, x_4]$
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots

- 类似逐次线性多项式插值

Newton插值公式

- 把 x 看成 $[a, b]$ 上一点，根据一阶商差，可得：

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

- 同时根据高阶商差，可得：

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

⋮

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

Newton插值公式

- 将后一式逐步代入前一式，可得

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

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

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

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

Newton插值公式

- 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
- $N_n(x)$ 就是本小节一开始 (2.4.1) 的多项式

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

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

$N_n(x)$ 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

Newton插值公式余项

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

- 插值多项式唯一，因此(2.4.7)等价(2.2.14)

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

- 可得 $f[x, x_0 \dots, x_n] = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}$, 以及 $f[x, x_0 \dots, x_{n-1}] = \frac{f^{(n)}(\xi)}{n!}$
- 对于 $f[x, x_0 \dots, x_{n-1}] = \frac{f^{(n)}(\xi)}{n!}$, 取 $x = x_n$ 可证性质3 (2.4.5)

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

插值法 | 差商与Newton插值公式

例2.3 给出 $f(x)$ 函数表，求4次 Newton 插值多项式，并由此计算 $f(0.596)$ 近似值

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

- 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

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

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

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

插值法 | 差商与Newton插值公式

例2.3 给出 $f(x)$ 函数表，求4次 Newton 插值多项式，并由此计算 $f(0.596)$ 近似值

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

• 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

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

插值法 | 差商与Newton插值公式

例2.3 给出 $f(x)$ 函数表，求4次 Newton 插值多项式，并由此计算 $f(0.596)$ 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

• 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>

插值法 | 差商与Newton插值公式

例2.3 给出 $f(x)$ 函数表，求4次 Newton 插值多项式，并由此计算 $f(0.596)$ 近似值

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

- 四阶差商接近常数，故取4次插值多项式 $N_4(x)$ 作为近似：

$$N_4(x) = 0.41075 + 1.116(x - 0.4) + 0.28(x - 0.4)(x - 0.55)$$

$$+ 0.19733(x - 0.4)(x - 0.55)(x - 0.65)$$

$$+ 0.03134(x - 0.4)(x - 0.55)(x - 0.65)(x - 0.8)$$

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

- 根据式(2.4.7)，截断误差

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

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