

# 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

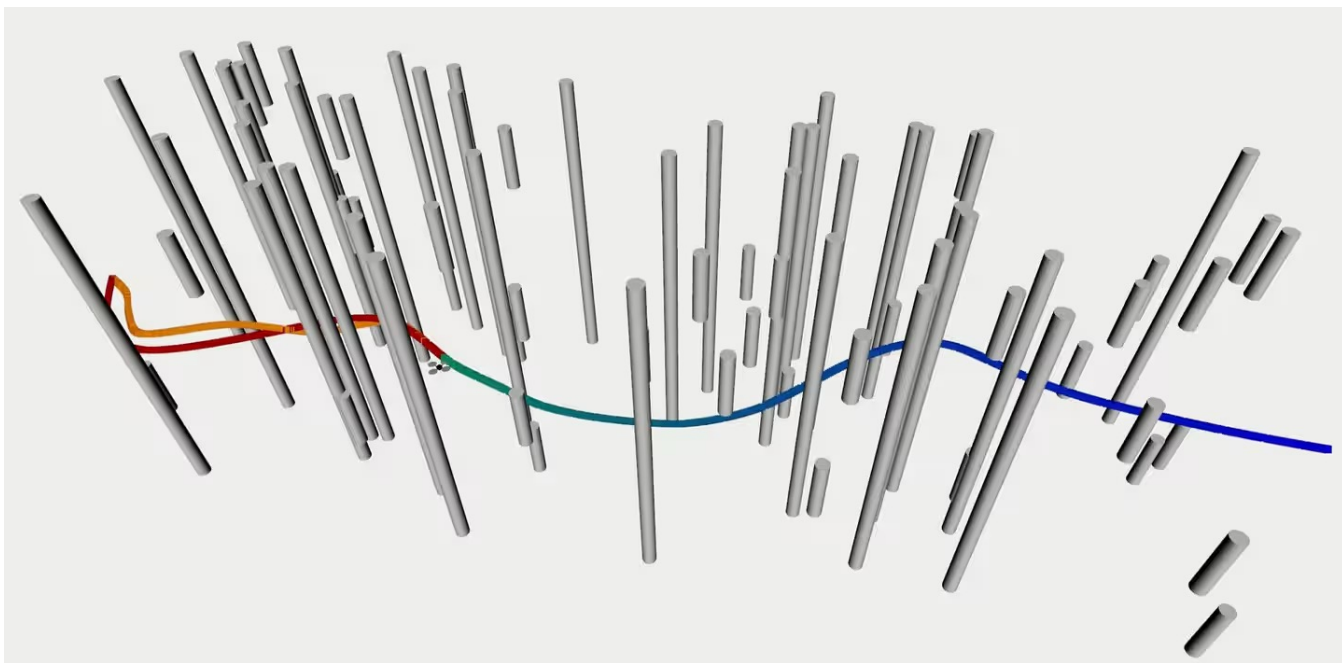
**实际问题需要通过函数  $y = f(x)$  来表示某种内在规律的数量关系**

- 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  $a \leq x_0 < x_1 < \cdots < x_n \leq b$  上的值  $y_0, y_1, \dots, y_n$ ，若存在简单函数  $P(x)$  使下式成立

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

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

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

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

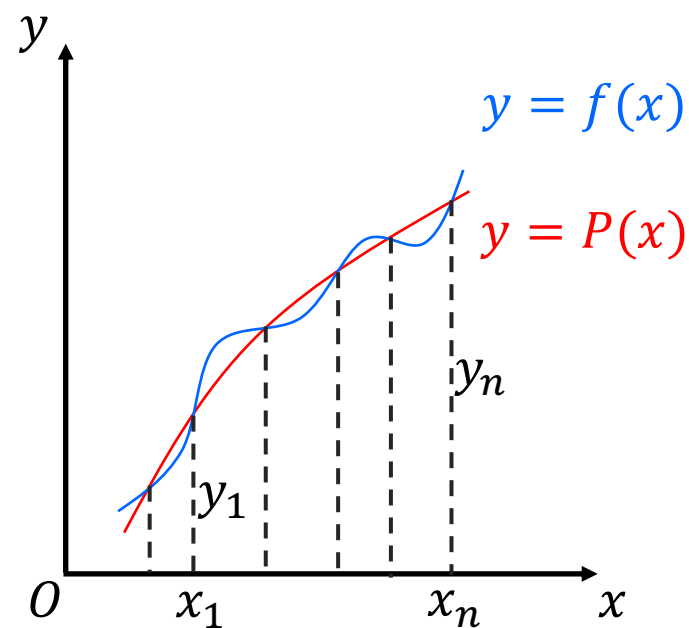
- 若 $P(x)$ 为分段多项式，就称之为分段插值
- 若 $P(x)$ 为三角多项式，就称之为三角插值

# 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

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

? ? ?  
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

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

? ? ?  
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**

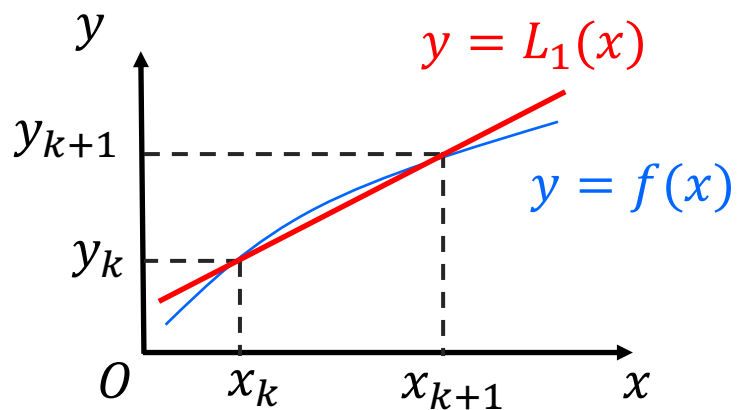
# 插值法 | 线性插值

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

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

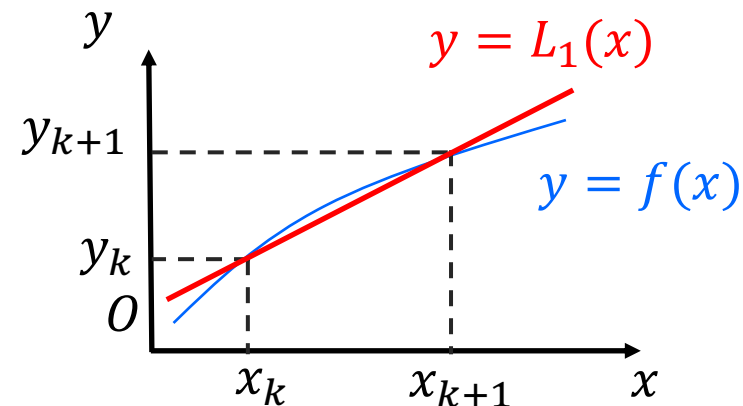
- 两点式

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

- 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:

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

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



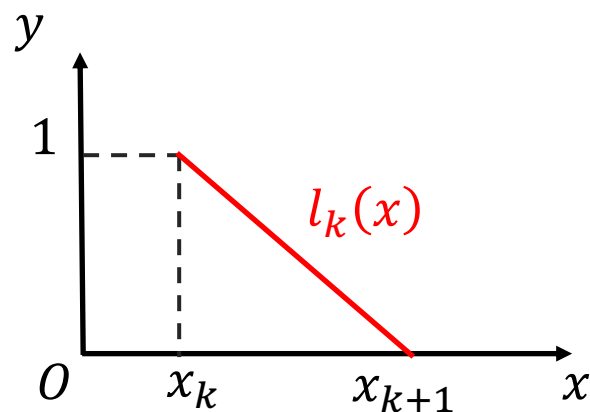
# 插值法 | 一次插值基函数

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

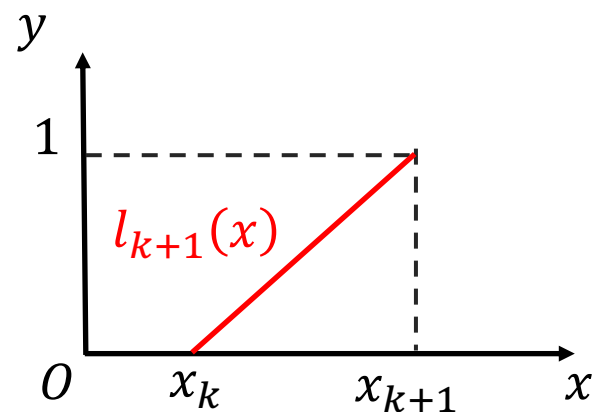
$$l_k(x_k) = 1, \quad l_k(x_{k+1}) = 0$$

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

- 被称为一次插值基函数或线性插值基函数



(a)



(b)

# 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

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

# 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

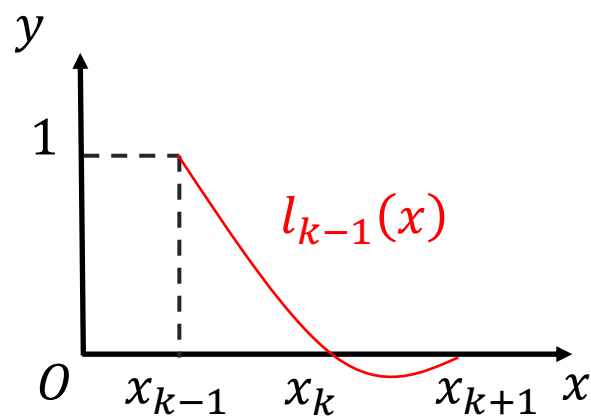
$$l_k(x) = \frac{(x - x_{k-1})(x - x_{k+1})}{(x_k - x_{k-1})(x_k - x_{k+1})} \quad l_{k+1}(x) = \frac{(x - x_{k-1})(x - x_k)}{(x_{k+1} - x_{k-1})(x_{k+1} - x_k)}$$



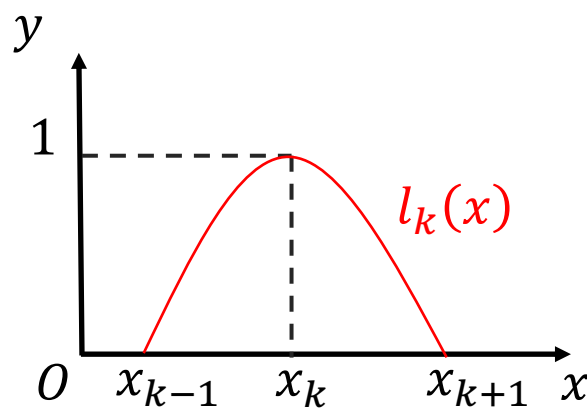
# 插值法 | 二次（抛物）插值

考虑三个点之间插值（ $n = 2$ ）：

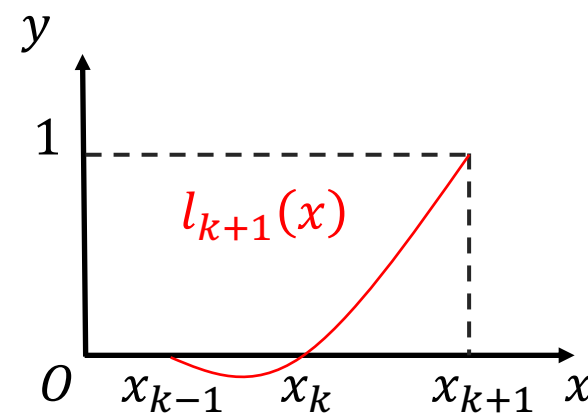
- 函数 $l_{k-1}(x)$ ， $l_k(x)$ 及 $l_{k+1}(x)$ 称为二次插值基函数或抛物插值基函数



(a)



(b)



(c)

# 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 $l_{k+1}(x)$

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

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

- 显然插值节点在表达式上

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

- 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  $x_0 < x_1 < \cdots < x_n$  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  $x_0 < x_1 < \cdots < x_n$  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  $a \leq x_0 < x_1 < \cdots < x_n \leq b$  ,  $L_n(x)$  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  $\xi$  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， $\xi$ 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

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

## 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：

$$\begin{aligned}|\tilde{R}_1(x)| &= \frac{M_2}{2} |(x - x_1)(x - x_2)|, \\ M_2 &= \max_{x_0 \leq x \leq x_2} |f''(x)| \leq 0.3523\end{aligned}$$

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

## 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

# 插值法 | Lagrange插值优缺点

## 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，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 $\sin 0.3367$

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

- $L_2$  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

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

# 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

# 插值法 | Neville (内维尔) 逐次线性插值

## 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  $I_{1,\dots,k+1}(x)$  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



例2.2 已知  $f(x) = \text{sh } x$  的值，用Aitken插值求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	

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

# 插值法 | 逐次线性插值

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

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

例2.2 已知  $f(x) = \text{sh } x$  的值，用Aitken插值求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

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

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

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,  $P_n(x_2) = a_0 + a_1(x_2 - x_0) + a_2(x_2 - x_0)(x_2 - x_1) = f_2$ , 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 $a_0, a_1, \dots, a_n$

## 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

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

为函数  $f(x)$  的  $k$  阶差商



**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
$x_0$	<u><math>f(x_0)</math></u>				
$x_1$	$f(x_1)$	<u><math>f[x_0, x_1]</math></u>			
$x_2$	$f(x_2)$	$f[x_1, x_2]$	<u><math>f[x_0, x_1, x_2]</math></u>		
$x_3$	$f(x_3)$	$f[x_2, x_3]$	$f[x_1, x_2, x_3]$	<u><math>f[x_0, x_1, x_2, x_3]</math></u>	
$x_4$	$f(x_4)$	$f[x_3, x_4]$	$f[x_2, x_3, x_4]$	$f[x_1, x_2, x_3, x_4]$	<u><math>f[x_0, x_1, x_2, x_3, x_4]</math></u>
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$

- 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：

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

$$\vdots$$

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

## Newton插值公式

- 将后一式逐步代入前一式，可得

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

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

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

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

## Newton插值公式

- 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

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

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

## $N_n(x)$ 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

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

- 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  $f[x, x_0 \cdots, x_n] = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}$ ，以及  $f[x, x_0 \cdots, x_{n-1}] = \frac{f^{(n)}(\xi)}{n!}$
- 对于  $f[x, x_0 \cdots, x_{n-1}] = \frac{f^{(n)}(\xi)}{n!}$ ，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：

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

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

- 根据式(2.4.7)，截断误差

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

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