

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

如果插值节点等距，则前面插值公式皆可进一步简化

- 假设函数 $y = f(x)$ 在等距节点 $x_k = x_0 + kh$ ($k = 0, 1, \dots, n$) 上的值 $f_k = f(x_k)$ 为已知，这里 h 为常数，称为步长

定义2.4 偏差

$$\Delta f_k = f_{k+1} - f_k \quad (2.5.1)$$

$$\nabla f_k = f_k - f_{k-1} \quad (2.5.2)$$

$$\delta f_k = f(x_k + h/2) - f(x_k - h/2) = f_{k+\frac{1}{2}} - f_{k-\frac{1}{2}} \quad (2.5.3)$$

- 分别称为 $f(x)$ 在 x_k 处以 h 为步长的向前差分、向后差分及中心差分。符号 Δ, ∇, δ 称为向前差分算子、向后差分算子及中心差分算子。（一阶差分）

- 利用一阶差分可定义二阶差分

$$\Delta^2 f_k = \Delta f_{k+1} - \Delta f_k = f_{k+2} - 2f_{k+1} + f_k$$

- 一般地，可定义 m 阶差分

$$\Delta^m f_k = \Delta^{m-1} f_{k+1} - \Delta^{m-1} f_k, \quad \nabla^m f_k = \nabla^{m-1} f_k - \nabla^{m-1} f_{k-1}$$

- 一阶中心差分

- 前面定义用到的 $f_{k+1/2}$ 和 $f_{k-1/2}$ 不在函数表中

- 新形式 $\delta f_{k+\frac{1}{2}} = f_{k+1} - f_k, \quad \delta f_{k-\frac{1}{2}} = f_k - f_{k-1}$

- 二阶中心差分 $\delta^2 f_k = \delta f_{k+\frac{1}{2}} - \delta f_{k-\frac{1}{2}} = f_{k+1} + f_{k-1} - 2f_k$

插值法 | 不变算子和移位算子

- 不变算子 I 和移位算子 E ，定义如下

$$If_k = f_k, \quad Ef_k = f_{k+1}$$

- 因此

$$\Delta f_k = f_{k+1} - f_k = Ef_k - If_k = (E - I)f_k$$

- 可得

$$\Delta = E - I$$

- 同理

$$\nabla = I - E^{-1}, \quad \delta = E^{\frac{1}{2}} - E^{-\frac{1}{2}}$$

性质1 各阶差分均可用函数值表示

$$\Delta^n f_k = (E - I)^n f_k = \sum_{j=0}^n (-1)^j \binom{n}{j} E^{n-j} f_k = \sum_{j=0}^n (-1)^j \binom{n}{j} f_{n+k-j} \quad (2.5.4)$$

$$\nabla^n f_k = (I - E^{-1})^n f_k = \sum_{j=0}^n (-1)^{n-j} \binom{n}{j} E^{j-n} f_k = \sum_{j=0}^n (-1)^{n-j} \binom{n}{j} f_{k+j-n} \quad (2.5.5)$$

- 其中 $\binom{n}{j} = \frac{n(n-1)\cdots(n-j+1)}{j!}$ 为二项式展开系数

性质2 函数值也可用各阶差分表示，例如，可用向前差分表示 f_{n+k}

$$f_{n+k} = E^n f_k = (I + \Delta)^n f_k = \sum_{j=0}^n \binom{n}{j} \Delta^j f_k \quad (2.5.6)$$

性质3 差商与差分有如下关系

- 向前差分

$$f[x_k, x_{k+1}] = \frac{f_{k+1} - f_k}{x_{k+1} - x_k} = \frac{\Delta f_k}{h}$$

$$f[x_k, x_{k+1}, x_{k+2}] = \frac{f[x_{k+1}, x_{k+2}] - f[x_k, x_{k+1}]}{x_{k+2} - x_k} = \frac{\frac{\Delta f_{k+1}}{h} - \frac{\Delta f_k}{h}}{2h} = \frac{1}{2h^2} \Delta^2 f_k$$

- 一般地

$$f[x_k, x_{k+1}, \dots, x_{k+m}] = \frac{1}{m!} \frac{1}{h^m} \Delta^m f_k \quad (m = 1, 2, \dots, n) \quad (2.5.7)$$

- 向后差分

$$f[x_k, x_{k-1}, \dots, x_{k-m}] = \frac{1}{m!} \frac{1}{h^m} \nabla^m f_k \quad (2.5.8)$$

性质3 差商与差分有如下关系

- 结合式(2.5.7)及式(2.4.5)

$$f[x_k, x_{k+1}, \dots, x_{k+m}] = \frac{1}{m!} \frac{1}{h^m} \Delta^m f_k \quad (m = 1, 2, \dots, n) \quad (2.5.7)$$

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

- 可得差分与导数的关系

$$\Delta^n f_k = h^n f^{(n)}(\xi) \quad (2.5.9)$$

其中 $\xi \in (x_k, x_{k+n})$

插值法 | 差分表

- 计算差分可列差分表，下表是向前差分表

x_k	Δ	Δ^2	Δ^3	Δ^4
f_0	Δf_0	$\Delta^2 f_0$	$\Delta^3 f_0$	$\Delta^4 f_0$
f_1	Δf_1	$\Delta^2 f_1$	$\Delta^3 f_1$	\vdots
f_2	Δf_2	$\Delta^2 f_2$	\vdots	
f_3	Δf_3	\vdots		
f_4	\vdots			
\vdots				

插值法 | Newton前插公式

- 回顾Newton插值公式

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

用差分代替差商

- 设有节点 $x_k = x_0 + kh$ ($k = 0, 1, \dots, n$)
- 要计算 x_0 附近点 x 的函数值 $f(x)$ ，令 $x = x_0 + th$ ， $0 \leq t \leq 1$ ，得到

$$\omega_{k+1}(x) = \prod_{j=0}^k (x - x_j) = t(t-1) \cdots (t-k)h^{k+1}$$

插值法 | Newton前插公式

- 将上式和下式 (2.5.7) 代入(2.4.6)

$$f[x_k, x_{k+1}, \dots, x_{k+m}] = \frac{1}{m!} \frac{1}{h^m} \Delta^m f_k \quad (m = 1, 2, \dots, n) \quad (2.5.7)$$

Newton前插公式

$$N_n(x_0 + th) = f_0 + t\Delta f_0 + \frac{t(t-1)}{2!} \Delta^2 f_0 + \dots + \frac{t(t-1) \cdots (t-n+1)}{n!} \Delta^n f_0 \quad (2.5.10)$$

- 插值余项由式(2.2.14)得到

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

$$R_n(x) = \frac{t(t-1) \cdots (t-n)}{(n+1)!} h^{n+1} f^{(n+1)}(\xi), \quad \xi \in (x_0, x_n) \quad (2.5.11)$$

插值法 | Newton后插公式

- 要计算在 x_n 附近点 x 的函数值 $f(x)$ ，此时将插值点按 x_n, x_{n-1}, \dots, x_0 的次序排列

$$\begin{aligned}N_n(x) &= f(x_n) + f[x_n, x_{n-1}](x - x_n) + f[x_n, x_n, x_{n-2}](x - x_n)(x - x_{n-1}) \\&\quad + \dots + f[x_n, x_{n-1}, \dots, x_0](x - x_n) \dots (x - x_1)\end{aligned}$$

- 作变换 $x = x_n + th$ ($-1 \leq t \leq 0$)，利用式(2.5.8)

$$f[x_k, x_{k-1}, \dots, x_{k-m}] = \frac{1}{m!} \frac{1}{h^m} \nabla^m f_k \quad (2.5.8)$$

Newton后插公式

$$N_n(x_n + th) = f_n + t \nabla f_n + \frac{t(t+1)}{2!} \nabla^2 f_n + \dots + \frac{t(t+1) \dots (t+n-1)}{n!} \nabla^n f_n \quad (2.5.12)$$

$$R_n(x) = f(x) - N_n(x_n + th) = \frac{t(t+1) \dots (t+n) h^{n+1} f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \quad \xi \in (x_0, x_n)$$

- 利用**Newton前插公式**(2.5.10)计算函数值 $f(x)$ 时，由于 x 在 x_0 附近，其系数就是 $f(x)$ 在 x_0 的各阶**向前差分**
- 利用**Newton后插公式**(2.5.12)计算函数值 $f(x)$ 时，由于 x 在 x_n 附近，其系数就是 $f(x)$ 在 x_n 的各阶**向后差分**

等距节点插值公式有不少实际应用，例如，很多工程设计计算都需要查各种**函数表**，用计算机计算时就必须解决**计算机查表问题**

- 如果把整个函数表存入内存，往往占用单元太多
- 如果用一个解析表达式近似该函数，又可能达不到精度要求
- 因此，采用存放大间隔函数表，并用插值公式计算函数近似值，是一种可行的方案

插值法 | 函数表插值例子

例2.4 在微电机设计计算中需要查磁化曲线表，下面给出的表是磁密B每间隔500高斯磁路每厘米长所需安匝数 at 的值，下面要解决B从4000至11000区间的查表问题

- 从差分表中看到三阶差分近似于0，因此计算时只需用二阶差分
- 也就是使用3个点实现插值，即 $n = 2$

a	B_k	$at_k = f(B_k)$	Δf_k	$\Delta^2 f_k$	$\Delta^3 f_k$
0	4 000	1.38	0.10	0	0.01
1	4 500	1.48	0.10	0.01	0
2	5 000	1.58	0.11	0.01	0
3	5 500	1.69	0.12	0.01	0.02
4	6 000	1.81	0.13	0.03	-0.01
5	6 500	1.94	0.16	0.02	0.02
6	7 000	2.10	0.18	0.04	0
7	7 500	2.28	0.22	0.04	0
8	8 000	2.50	0.26	0.04	0.01
9	8 500	2.76	0.30	0.05	0.02
10	9 000	3.06	0.35	0.07	0.01
11	9 500	3.41	0.42	0.08	0.02
12	10 000	3.83	0.50	0.10	
13	10 500	4.33	0.60		
14	11 000	4.93			

插值法 | 函数表插值例子

- 当 $4000 \leq B \leq 10500$ ，使用Newton前插公式
- 例如，求 $f(5200)$ 时取 $B_0 = 5000$ ， $f_0 = 1.58$ ， $\Delta f_0 = 0.11$ ， $\Delta^2 f_0 = 0.01$ ， $h = 500$ ， $B = 5200$ ， $t = 0.4$ ，于是由式(2.5.10)，取 $n = 2$ ，可得

$$N_n(x_0 + th) = f_0 + t\Delta f_0 + \frac{t(t-1)}{2!} \Delta^2 f_0 \quad (2.5.10)$$

$$f(5200) \approx 1.58 + 0.4 \times 0.11 + \frac{0.4 \times (-0.6)}{2} \times 0.01 \approx 1.62$$

- 当 $10500 < B \leq 11000$ ，因前插缺少信息，故使用Newton后插公式

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

Hermite插值多项式：不少实际问题不仅要求在节点上函数值相等，而且还要求导数值相等，甚至高阶导数值也相等

- 讨论函数值与导数值个数相等的情况，设在节点 $a \leq x_0 < x_1 < \dots < x_n \leq b$ 上， $y_j = f(x_j)$ ， $m_j = f'(x_j)$ ($j = 0, 1, \dots, n$)，插值多项式 $H(x)$ 满足条件
$$H(x_j) = y_j, H'(x_j) = m_j \quad (j = 0, 1, \dots, n) \quad (2.6.1)$$
- 一个节点2个条件，一共 $2n + 2$ 个条件，可唯一确定次数不超过 $2n + 1$ 的多项式

如何求解？

- 1. 确立插值多项式的形式：

$$H_{2n+1}(x) = a_0 + a_1x + \cdots + a_{2n+1}x^{2n+1}$$

- 1.1. 根据上一页的条件(2.6.1)来确定 $2n + 2$ 个系数：理论可行但计算复杂
- 2. 采用类似Lagrange插值多项式的基函数方法

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

其中 n 次插值基函数为：

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

如何构造基函数？

对节点值与节点倒数值分别处理

- 设置 $2n + 2$ 个插值基函数： $\alpha_j(x)$ 和 $\beta_j(x)$ ，都是 $2n + 1$ 次多项式，且满足

$$\begin{aligned}\alpha_j(x_k) &= \delta_{jk}, \quad \alpha'_j(x_k) = 0 \quad (j, k = 0, 1, \dots, n) & \delta_{jk} = \begin{cases} 0, & j \neq k, \\ 1, & j = k, \end{cases} \quad (2.6.2) \\ \beta'_j(x_k) &= \delta_{jk}, \quad \beta_j(x_k) = 0 \quad (j, k = 0, 1, \dots, n)\end{aligned}$$

Hermite插值多项式

$$H_{2n+1}(x) = \sum_{j=0}^n [y_j \alpha_j(x) + m_j \beta_j(x)] \quad (2.6.3)$$

- 显然满足条件： $H_{2n+1}(x_k) = y_k$ ， $H_{2n+1}'(x_k) = m_k$ ($k = 0, 1, \dots, n$)

如何求解基函数？

- $\alpha_j(x)$: Hermite插值基函数， $2n+1$ 次经过 $x_0, x_1 \dots x_{j-1}, x_{j+1}, x_n$ 点的函数
- $l_j(x)$: Lagrange插值基函数， n 次经过 $x_0, x_1 \dots x_{j-1}, x_{j+1}, x_n$ 点的函数

尝试：

$$\alpha_j(x) = (ax + b)l_j^2(x)$$

- 对第 k ($k \neq j$) 个节点 x_k , 满足 $\alpha_j(x) = 0$
- 对第 j 个节点 x_j , 由上一页条件(2.6.2)可得

$$\alpha_j(x_j) = (ax_j + b)l_j^2(x_j) = 1$$

$$\alpha_j'(x_j) = l_j(x_j)[al_j(x_j) + 2(ax_j + b)l_j'(x_j)] = 0$$

如何求解基函数？

- 利用条件 $l_j(x_j) = 1$, $l_j(x_k) = 0$ ($k \neq j$) 得
$$\begin{cases} ax_j + b = 1 \\ a + 2l'_j(x_j) = 0 \end{cases}$$
- 解得 $a = -2l'_j(x_j)$, $b = 1 + 2x_j l'_j(x_j)$
- 下面求 $l'_j(x_j)$, 对 $l_j(x)$ 两边求对数 , 可得

$$\log l_j(x) = \sum_{k=0, k \neq j}^n [\log(x - x_k) - \log(x_j - x_k)]$$

- 两边求导得

$$\frac{l'_j(x)}{l_j(x)} = \sum_{k=0, k \neq j}^n \frac{1}{x - x_k} \Rightarrow l'_j(x_j) = \sum_{k=0, k \neq j}^n \frac{1}{x_j - x_k}$$

如何求解基函数？

- 利用条件 $l_j(x_j) = 1$, $l_j(x_k) = 0$ ($k \neq j$) 得
$$\begin{cases} ax_j + b = 1 \\ a + 2l'_j(x_j) = 0 \end{cases}$$
- 解得 $a = -2l'_j(x_j)$, $b = 1 + 2x_j l'_j(x_j)$
- 下面求 $l'_j(x_j)$, 对 $l_j(x)$ 两边求对数 , 可得

$$\log l_j(x) = \sum_{k=0, k \neq j}^n [\log(x - x_k) - \log(x_j - x_k)]$$

- 两边求导得

$$\frac{l'_j(x)}{l_j(x)} = \sum_{k=0, k \neq j}^n \frac{1}{x - x_k} \Rightarrow l'_j(x_j) = \sum_{k=0, k \neq j}^n \frac{1}{x_j - x_k}$$

如何求解基函数？

- 得到 a, b 的表达式，进而可得

$$\alpha_j(x) = \left[1 - 2(x - x_j) \sum_{k=0, k \neq j}^n \frac{1}{x_j - x_k} \right] l_j^2(x) \quad (2.6.4)$$

- 同理可推导

$$\beta_j(x) = (x - x_j) l_j^2(x) \quad (2.6.5)$$

Hermite插值多项式

$$H_{2n+1}(x) = \sum_{j=0}^n [y_j \alpha_j(x) + m_j \beta_j(x)] \quad (2.6.3)$$

满足条件(2.6.1)的插值多项式是唯一的，采用反证法

- 假设 $H_{2n+1}(x)$ 及 $\bar{H}_{2n+1}(x)$ 均满足(2.6.1)

- 定义函数

$$\varphi(x) = H_{2n+1}(x) - \bar{H}_{2n+1}(x)$$

- 该函数在每个节点 x_k 上均有二重根，即 $\varphi(x)$ 有 $2n + 2$ 重根
- $\varphi(x)$ 是不高于 $2n + 1$ 次的多项式，故 $\varphi(x) \equiv 0$

➤ 可以查阅Fundamental theorem of algebra

若 $f(x)$ 在 (a, b) 内的 $2n + 2$ 阶导数存在，则其插值余项满足

$$R(x) = f(x) - H_{2n+1}(x) = \frac{f^{(2n+2)}(\xi)}{(2n+2)!} \omega_{n+1}^2(x) \quad (2.6.6)$$

- $\xi \in (a, b)$ 与 x 有关
- 证明可仿照例2.5，与Lagrange插值余项类似

插值法 | Hermite插值：两点三次插值多项式

- 最常用、最重要特例： $n = 1$ 的情况
- 取节点 x_k 和 x_{k+1} ，插值多项式 $H_3(x)$ 满足

$$\begin{cases} H_3(x_k) = y_k, & H_3(x_{k+1}) = y_{k+1} \\ H'_3(x_k) = m_k, & H'_3(x_{k+1}) = m_{k+1} \end{cases} \quad (2.6.7)$$

- 基函数 $\alpha_k(x), \beta_k(x), \alpha_{k+1}(x), \beta_{k+1}(x)$ 应满足

$$\alpha_k(x_k) = 1, \quad \alpha_k(x_{k+1}) = 0, \quad \alpha'_k(x_k) = \alpha'_k(x_{k+1}) = 0$$

$$\alpha_{k+1}(x_k) = 0, \quad \alpha_{k+1}(x_{k+1}) = 1, \quad \alpha'_{k+1}(x_k) = \alpha'_{k+1}(x_{k+1}) = 0$$

$$\beta_k(x_k) = \beta_k(x_{k+1}) = 0, \quad \beta'_k(x_k) = 1, \quad \beta'_k(x_{k+1}) = 0$$

$$\beta_{k+1}(x_k) = \beta_{k+1}(x_{k+1}) = 0, \quad \beta'_{k+1}(x_k) = 0, \quad \beta'_{k+1}(x_{k+1}) = 1$$

插值法 | Hermite插值：两点三次插值多项式

- 根据式(2.6.4)及式(2.6.5)，可得

$$\begin{cases} \alpha_k(x) = \left(1 + 2 \frac{x - x_k}{x_{k+1} - x_k}\right) \left(\frac{x - x_{k+1}}{x_k - x_{k+1}}\right)^2 \\ \alpha_{k+1}(x) = \left(1 + 2 \frac{x - x_{k+1}}{x_k - x_{k+1}}\right) \left(\frac{x - x_k}{x_{k+1} - x_k}\right)^2 \end{cases} \quad (2.6.8)$$

$$\begin{cases} \beta_k(x) = (x - x_k) \left(\frac{x - x_{k+1}}{x_k - x_{k+1}}\right)^2 \\ \beta_{k+1}(x) = (x - x_{k+1}) \left(\frac{x - x_k}{x_{k+1} - x_k}\right)^2 \end{cases} \quad (2.6.9)$$

- 满足条件(2.6.7)的插值多项式为

$$H_3(x) = y_k \alpha_k(x) + y_{k+1} \alpha_{k+1}(x) + m_k \beta_k(x) + m_{k+1} \beta_{k+1}(x) \quad (2.6.10)$$

- 余项 $R_3(x) = f(x) - H_3(x)$ ，由式(2.6.6)可得

$$R_3(x) = \frac{1}{4!} f^{(4)}(\xi) (x - x_k)^2 (x - x_{k+1})^2$$

例2.5 求满足 $P(x_j) = f(x_j)$ ($j = 0, 1, 2$) 及 $P'(x_1) = f'(x_1)$ 的插值多项式
及其余项表达式

- 3+1个等式，故可确定次数不超过3的插值多项式
- 该多项式通过点 $(x_0, f(x_0))$, $(x_1, f(x_1))$ 及 $(x_2, f(x_2))$ ，故可写成

$$f(x) = f(x_0) + f[x_0, x_1](x - x_0) + f[x_0, x_1, x_2](x - x_0)(x - x_1) \\ + A(x - x_0)(x - x_1)(x - x_2)$$

- **前两项**：类似于Newton差商插值多项式(2.4.6)的形式
- **第三项**： A 为待定常数

例2.5 求满足 $P(x_j) = f(x_j)$ ($j = 0, 1, 2$) 及 $P'(x_1) = f'(x_1)$ 的插值多项式
及其余项表达式

- 利用条件 $P'(x_1) = f'(x_1)$ ，可得

$$P'(x_1) = f[x_0, x_1] + f[x_0, x_1, x_2](x_1 - x_0) + A(x_1 - x_0)(x_1 - x_2) = f'(x_1)$$

$$A = \frac{f'(x_1) - f[x_0, x_1] - (x_1 - x_0)f[x_0, x_1, x_2]}{(x_1 - x_0)(x_1 - x_2)}$$

- 下面计算余项 $R(x) = f(x) - P(x)$ ，假设

$$R(x) = f(x) - P(x) = K(x)(x - x_0)(x - x_1)^2(x - x_2)$$

- $K(x)$ 为待定函数
- 容易验证 $R(x)$ 满足 $R(x_j) = 0$ ($j = 0, 1, 2$)，并且 $R'(x_1) = P'(x_1) - f'(x_1) = 0$

例2.5 求满足 $P(x_j) = f(x_j)$ ($j = 0, 1, 2$) 及 $P'(x_1) = f'(x_1)$ 的插值多项式
及其余项表达式

- 构造函数： $\varphi(t) = f(t) - P(t) - K(x)(t - x_0)(t - x_1)^2(t - x_2)$
- 显然 $\varphi(x_j) = 0$ ($j = 0, 1, 2$), $\varphi'(x_1) = 0$, $\varphi(x) = 0$
- 因此 $\varphi(t)$ 在 (a, b) 有 5 个零点 (重根算2个)
- Rolle定理可得 $\varphi^{(4)}(t)$ 在 (a, b) 至少有1个零点 ξ ，故 $\varphi^{(4)}(\xi) = f^{(4)}(\xi) - 4! K(x) = 0$
- 于是余项表达式
$$R(x) = \frac{f^{(4)}(\xi)(x - x_0)(x - x_1)^2(x - x_2)}{4!}$$

➤ 其中 ξ 位于 x_0, x_1, x_2 和 x 所界定的范围内

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 | 分段低次插值

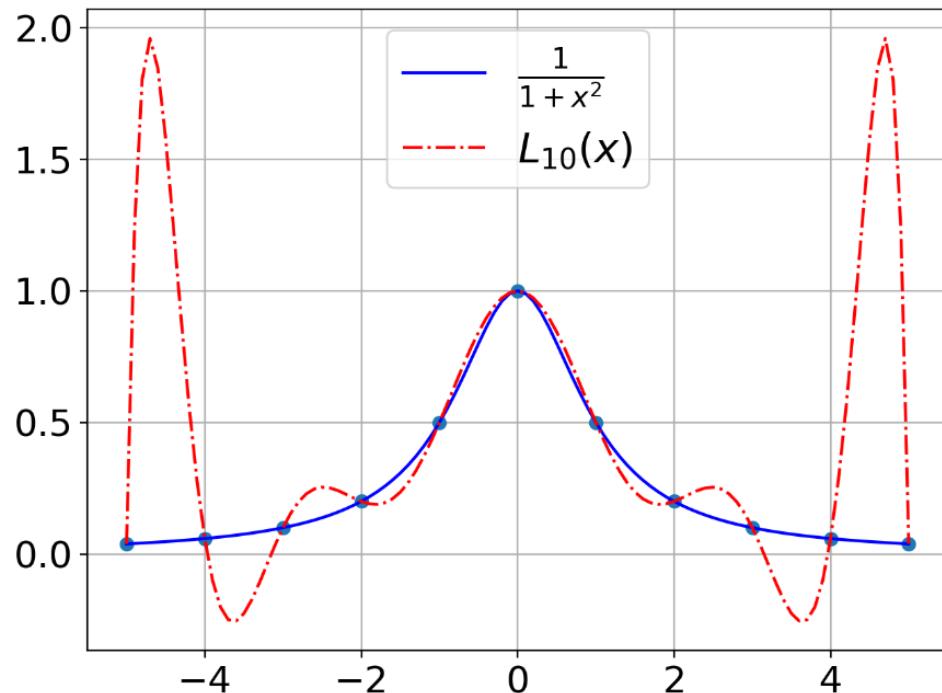
- 根据区间 $[a, b]$ 上给出的节点构造插值多项式 $L_n(x)$ 近似 $f(x)$ 时，次数 n 越高逼近程度越好？
 - 对于任意的插值节点，当 $n \rightarrow \infty$ ， $L_n(x)$ 未必收敛

Runge (龙格) 现象

- 函数 $f(x) = 1/(1 + x^2)$ ，在 $[-5, 5]$ 上各阶导数均存在
- 在 $[-5, 5]$ 上取等距节点 $x_k = -5 + 10 \frac{k}{n}$ ($k = 0, 1, \dots, n$)，构造Lagrange插值多项式
- 当 $n \rightarrow \infty$ 时只在 $|x| \leq 3.63$ 内收敛，而在该区间外发散

Runge (龙格) 现象

- 函数 $f(x) = 1/(1 + x^2)$ ，在 $[-5, 5]$ 上取等距节点 $x_k = -5 + 10 \frac{k}{n}$ ($k = 0, 1, \dots, n$)
- 取 $n = 10$ ，画出 $y = L_{10}(x)$ 及 $y = 1/(1 + x^2)$ 在 $[-5, 5]$ 上的图形



- 在 $x = \pm 5$ 附近两个函数的差距较大，说明高次插值的效果并不好
- 如果把 $y = 1/(1 + x^2)$ 在节点 $x = 0, \pm 1, \pm 2, \pm 3, \pm 4, \pm 5$ 处用折线连起来逼近效果更好，这正是下面要讨论的**分段低次插值**的出发点

插值法 | 分段线性插值

分段线性插值：将插值点用折线段连接起来逼近 $f(x)$ ，已知节点 $a = x_0 < x_1 < \dots < x_n = b$ 上的函数值 f_0, f_1, \dots, f_n ，记 $h_k = x_{k+1} - x_k$ ， $h = \max_k h_k$ ，称 $I_h(x)$ 为分段线性插值函数，如果满足

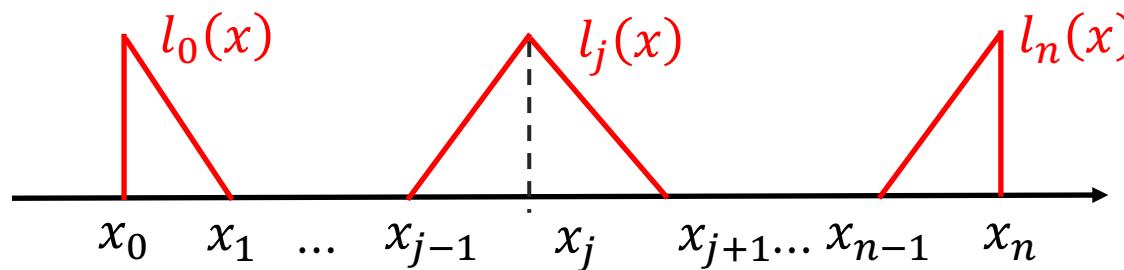
- $I_h(x) \in C[a, b]$ ；（ $C[a, b]$ 表示 $[a, b]$ 上连续的函数集合）
 - $I_h(x_k) = f_k$ ($k = 0, 1, \dots, n$)；
 - $I_h(x_k)$ 在每个区间 $[x_k, x_{k+1}]$ 上是线性函数。
- 由定义， $I_h(x)$ 在区间 $[x_k, x_{k+1}]$ 上可表示为

$$I_h(x) = \frac{x - x_{k+1}}{x_k - x_{k+1}} f_k + \frac{x - x_k}{x_{k+1} - x_k} f_{k+1} \quad (x_k \leq x \leq x_{k+1}) \quad (2.7.1)$$

插值法 | 分段线性插值

- 用插值基函数表示 $I_h(x) = \sum_{j=0}^n f_j l_j(x)$ (2.7.2)
- $l_j(x)$ 满足条件 $l_j(x_k) = \delta_{jk}$ ($j, k = 0, 1, \dots, n$)

$$l_j(x) = \begin{cases} \frac{x - x_{j-1}}{x_j - x_{j-1}}, & x_{j-1} \leq x \leq x_j \ (j = 0 \text{ 略去}) \\ \frac{x - x_{j+1}}{x_j - x_{j+1}}, & x_j \leq x \leq x_{j+1} \ (j = n \text{ 略去}) \\ 0, & x \in [a, b], x \notin [x_{j-1}, x_{j+1}] \end{cases} \quad (2.7.3)$$



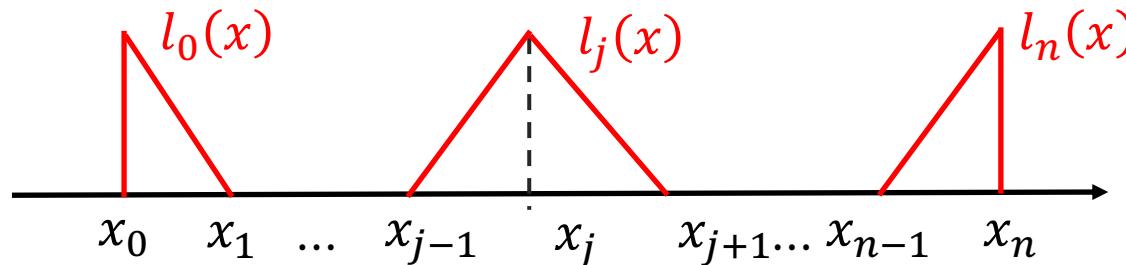
插值法 | 分段线性插值

- 分段线性插值基函数 $l_j(x)$ 只在 x_j 附近不为零，其他地方均为零，该性质称为**局部非零性质**

➤ 当 $x \in [x_k, x_{k+1}]$ 时

$$1 = \sum_{j=0}^n l_j(x) = l_k(x) + l_{k+1}(x), \quad f(x) = [l_k(x) + l_{k+1}(x)]f(x)$$

➤ 此时，根据局部非零性质： $I_h(x) = f_k l_k(x) + f_{k+1} l_{k+1}(x)$



插值法 | 分段线性插值：收敛性

- 证明 $\lim_{h \rightarrow 0} I_h(x) = f(x)$, 考虑 $x \in [x_k, x_{k+1}]$

$$\begin{aligned}|f(x) - I_h(x)| &= |[l_k(x) + l_{k+1}(x)]f(x) - f_k l_k(x) - f_{k+1} l_{k+1}(x)| \\ &\leq l_k(x)|f(x) - f_k| + l_{k+1}(x)|f(x) - f_{k+1}| \\ &\leq [l_k(x) + l_{k+1}(x)]\omega(h_k) = \omega(h_k) \leq \omega(h)\end{aligned}$$

- 其中 $\omega(h)$ 是函数 $f(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上的连续模

➤ 对任意两点 $x', x'' \in [a, b]$, 只要 $|x' - x''| \leq h$, 有 $|f(x') - f(x'')| \leq \omega(h)$

- 当 $f(x) \in C[a, b]$ 时 , 有 $\lim_{h \rightarrow 0} \omega(h) = 0$, 故 $\lim_{h \rightarrow 0} I_h(x) = f(x)$

分段线性插值：导数间断，函数连续但不光滑

改进方向：除了节点**函数值**，也考虑节点**导数值**

给定节点 x_k ($k = 0, 1, \dots, n$)，各点函数值 f_k ，各点导数值 $f'_k = m_k$ ，可构造一个导数连续的分段插值函数 $I_h(x)$ ，满足：

- $I_h(x) \in C^1[a, b]$ ；（ $C^1[a, b]$ 表示 $[a, b]$ 上一阶导数连续的函数集合）
- $I_h(x_k) = f_k$, $I'_h(x_k) = f'_k$ ($k = 0, 1, \dots, n$)；
- $I_h(x_k)$ 在每个区间 $[x_k, x_{k+1}]$ 上是三次多项式。

插值法 | 分段三次Hermite插值

- 根据两点三次Hermite插值多项式(2.6.10) , $I_h(x)$ 在区间 $[x_k, x_{k+1}]$ 上的表达式为

$$\begin{aligned} I_h(x) = & \left(\frac{x - x_{k+1}}{x_k - x_{k+1}} \right)^2 \left(1 + 2 \frac{x - x_k}{x_{k+1} - x_k} \right) f_k + \left(\frac{x - x_k}{x_{k+1} - x_k} \right)^2 \left(1 + 2 \frac{x - x_{k+1}}{x_k - x_{k+1}} \right) f_{k+1} \\ & + \left(\frac{x - x_{k+1}}{x_k - x_{k+1}} \right)^2 (x - x_k) f'_k + \left(\frac{x - x_k}{x_{k+1} - x_k} \right)^2 (x - x_{k+1}) f'_{k+1} \end{aligned} \quad (2.7.5)$$

- 在整个区间 $[a, b]$ 上定义一组分段三次插值基函数 $\alpha_j(x)$ 及 $\beta_j(x)$ ($j = 0, 1, \dots, n$)

$$I_h(x) = \sum_{j=0}^n [f_j \alpha_j(x) + f'_j \beta_j(x)] \quad (2.7.6)$$

插值法 | 分段三次Hermite插值

- $\alpha_j(x), \beta_j(x)$ 依式(2.6.8)和式(2.6.9)可表示为下述三次函数

$$\alpha_j(x) = \begin{cases} \left(\frac{x - x_{j-1}}{x_j - x_{j-1}}\right)^2 \left(1 + 2\frac{x - x_j}{x_{j-1} - x_j}\right) & x_{j-1} \leq x \leq x_j (j = 0 \text{ 略去}) \\ \left(\frac{x - x_{j+1}}{x_j - x_{j+1}}\right)^2 \left(1 + 2\frac{x - x_j}{x_{j+1} - x_j}\right) & x_j \leq x \leq x_{j+1} (j = n \text{ 略去}) \\ 0 & \text{其他} \end{cases} \quad (2.7.7)$$

$$\beta_j(x) = \begin{cases} \left(\frac{x - x_{j-1}}{x_j - x_{j-1}}\right)^2 (x - x_j) & x_{j-1} \leq x \leq x_j (j = 0 \text{ 略去}) \\ \left(\frac{x - x_{j+1}}{x_j - x_{j+1}}\right)^2 (x - x_j) & x_j \leq x \leq x_{j+1} (j = n \text{ 略去}) \\ 0 & \text{其他} \end{cases} \quad (2.7.8)$$

- $\alpha_j(x)$, $\beta_j(x)$ 的局部非零性质：当 $x \in [x_k, x_{k+1}]$ 时，只有 $\alpha_k(x)$, $\alpha_{k+1}(x)$, $\beta_k(x)$, $\beta_{k+1}(x)$ 不为零，于是(2.7.6)可表示为

$$I_h(x) = f_k \alpha_k(x) + f_{k+1} \alpha_{k+1}(x) + f'_k \beta_k(x) + f'_{k+1} \beta_{k+1}(x) \quad (x_k \leq x \leq x_{k+1}) \quad (2.7.9)$$

证明收敛性

- 计算误差

$$\begin{aligned} & |f(x) - I_h(x)| \\ &= |[\alpha_k(x) + \alpha_{k+1}(x)]f(x) - [f_k \alpha_k(x) + f_{k+1} \alpha_{k+1}(x) + f'_k \beta_k(x) + f'_{k+1} \beta_{k+1}(x)]| \end{aligned}$$

- 需要了解 $\alpha_k(x)$, $\alpha_k(x) + \alpha_{k+1}(x)$, $\beta_k(x)$, $\beta_{k+1}(x)$

插值法 | 分段三次Hermite插值：收敛性

- $\alpha_k(x), \beta_k(x), \beta_{k+1}(x)$ ：根据式(2.7.7)中 $\alpha_j(x)$ 的定义，可知

$$0 \leq \alpha_j(x) \leq 1, \quad (2.7.10)$$

$$\begin{cases} |\beta_k(x)| \leq \frac{4}{27} h_k \\ |\beta_{k+1}(x)| \leq \frac{4}{27} h_k \end{cases} \quad ? ? ? \quad (2.7.11)$$

- $\alpha_k(x) + \alpha_{k+1}(x)$ ：当 $x \in [x_k, x_{k+1}]$ ，存在以下关系

$$\begin{aligned} \alpha_k(x) + \alpha_{k+1}(x) &= \left(\frac{x - x_{k+1}}{x_k - x_{k+1}} \right)^2 \left(1 + 2 \frac{x - x_k}{x_{k+1} - x_k} \right) + \left(\frac{x - x_k}{x_{k+1} - x_k} \right)^2 \left(1 + 2 \frac{x - x_{k+1}}{x_k - x_{k+1}} \right) \\ &= \dots = \frac{(x_k - x_{k+1})^2}{h_k^2} = 1 \end{aligned} \quad (2.7.12)$$

插值法 | 分段三次Hermite插值：收敛性

- 计算误差

$$\begin{aligned}|f(x) - I_h(x)| &= |[\alpha_k(x) + \alpha_{k+1}(x)]f(x) - [f_k\alpha_k(x) + f_{k+1}\alpha_{k+1}(x) + f'_k\beta_k(x) + f'_{k+1}\beta_{k+1}(x)]| \\ &\leq \alpha_k(x)|f(x) - f_k| + \alpha_{k+1}(x)|f(x) - f_{k+1}| + \frac{4}{27}h_k[|f'_k| + |f'_{k+1}|] \\ &\leq [\alpha_k(x) + \alpha_{k+1}(x)]\omega(h) + \frac{8h}{27} \max\{|f'_k|, |f'_{k+1}|\}\end{aligned}$$

- 对于 $x \in [a, b]$ ，可得

$$|f(x) - I_h(x)| \leq \omega(h) + \frac{8h}{27} \max_{0 \leq k \leq n} |f'_k| \quad (2.7.13)$$

- 所以当 $f(x) \in C[a, b]$ ， $\lim_{h \rightarrow 0} I_h(x) = f(x)$ ，即算法收敛

本章目录

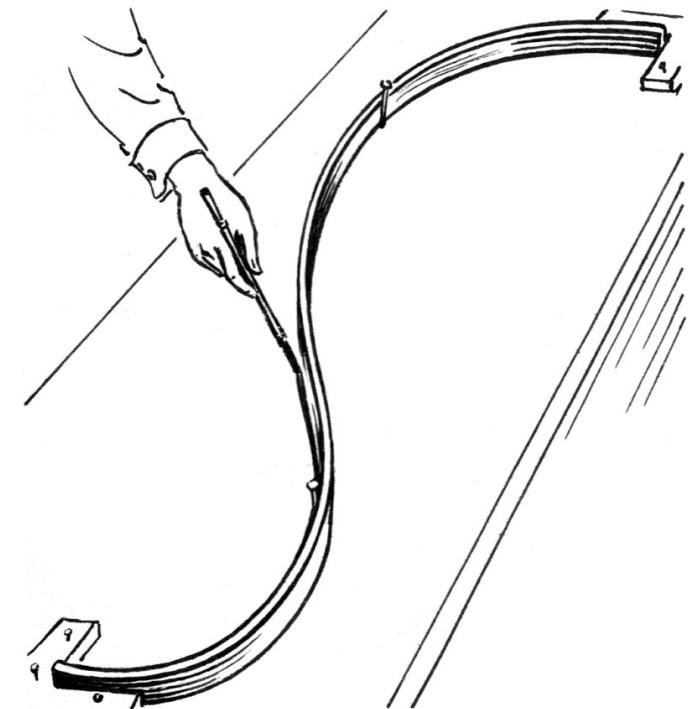
- 引言
- Lagrange插值
- 逐次线性插值
- 差商与Newton插值公式
- 差分与等距节点插值公式
- Hermite插值
- 分段低次插值
- 三次样条插值

分段低次插值

- 函数一致收敛，但光滑性较差
- 需知道各节点导数值

早期工程师制图时，把富有弹性的细长木条（样条）用压铁固定在样点上，在其他地方让它自由弯曲，然后画下长条的曲线，称为样条曲线

- 分段三次曲线并接而成，在连接点上二阶导数连续



定义2.5 若函数 $S(x) \in C^2[a, b]$ ，且在每个小区间 $[x_j, x_{j+1}]$ 上是三次多项式，其中 $a = x_0 < x_1 < \dots < x_n = b$ 是给定节点，则称 $S(x)$ 是节点 x_0, x_1, \dots, x_n 上的三次样条函数。

若在节点 x_j 上给定函数值 $y_j = f(x_j)$ ($j = 0, 1, \dots, n$)，且

$$S(x_j) = y_j \quad (j = 0, 1, \dots, n) \quad (2.8.1)$$

成立，则称 $S(x)$ 是三次插值样条函数。

插值法 | 三次样条曲线的条件

由于 $S(x)$ 在每个小区间 $[x_j, x_{j+1}]$ 上是三次多项式，所以要确定 4 个系数；一共有 n 个小区间，故要确定 $4n$ 个参数

- $S(x)$ 在 $[a, b]$ 上二阶导数连续，故在节点 $x_j (j = 1, 2, \dots, n - 1)$ 处要满足连续性条件

$$\begin{aligned} S(x_j - 0) &= S(x_j + 0), \quad S'(x_j - 0) = S'(x_j + 0) \\ S''(x_j - 0) &= S''(x_j + 0) \end{aligned} \tag{2.8.2}$$

共有 $3n - 3$ 个条件

- $S(x)$ 满足插值条件(2.8.1)有 $n + 1$ 个条件，共 $4n - 2$ 个条件
- 此外还需要 2 个条件才能确定 $S(x)$

插值法 | 三次样条曲线的条件

添加边界条件：

- 已知两端的一阶导数值，即 $\begin{cases} S'(x_0) = f'_0 \\ S'(x_n) = f'_n \end{cases}$ (2.8.3)

- 已知两端的二阶导数值，即 $\begin{cases} S''(x_0) = f''_0 \\ S''(x_n) = f''_n \end{cases}$ (2.8.4)

- 无已知条件，假设自然边界条件 $S''(x_0) = S''(x_n) = 0$ (2.8.4)'

- 假设 $f(x)$ 是以 $x_n - x_0$ 为周期的函数，则 $S(x)$ 也是周期函数，此时边界条件为

$$\begin{cases} S(x_0 + 0) = S(x_n - 0) \\ S'(x_0 + 0) = S'(x_n - 0) \\ S''(x_0 + 0) = S''(x_n - 0) \end{cases}$$
 (2.8.5)
➤ 这样的 $S(x)$ 称为周期样条函数
➤ 注意，此时还是 2 个条件

求解

1. 假定 $S'(x)$ 在节点 x_j 处的值为 $S'(x_j) = m_j$ (实际未知) , 由分段三次 Hermite 插值式(2.7.6)可得

$$S(x) = \sum_{j=0}^n [y_j \alpha_j(x) + m_j \beta_j(x)] \quad (2.8.6)$$

- 其中 $\alpha_j(x)$ 和 $\beta_j(x)$ 是插值基函数 , 分别由式(2.7.7)和式(2.7.8)表示
 - 式(2.8.6)中 $S(x)$ 和 $S'(x)$ 在整个区间 $[a, b]$ 上连续 , 且满足式(2.8.1)
2. 求解 m_j ($j = 0, 1, \dots, n$) , 可利用分段二阶导数相等以及某种边界条件

2. 求解 m_j ($j = 0, 1, \dots, n$)，可利用分段二阶导数相等以及某种边界条件

- 考虑 $S(x)$ 在 $[x_j, x_{j+1}]$ 上的表达式

$$\begin{aligned} S(x) = & \frac{(x - x_{j+1})^2 [h_j + 2(x - x_j)]}{h_j^3} y_j + \frac{(x - x_j)^2 [h_j + 2(x_{j+1} - x)]}{h_j^3} y_{j+1} \\ & + \frac{(x - x_{j+1})^2 (x - x_j)}{h_j^2} m_j + \frac{(x - x_j)^2 (x - x_{j+1})}{h_j^2} m_{j+1} \end{aligned} \quad (2.8.7)$$

其中 $h_j = x_{j+1} - x_j$

- 对 $S(x)$ 求二阶导，可得

$$S''(x) = \frac{6x - 2x_j - 4x_{j+1}}{h_j^2} m_j + \frac{6x - 4x_j - 2x_{j+1}}{h_j^2} m_{j+1} + \frac{6(x_j + x_{j+1} - 2x)}{h_j^3} (y_{j+1} - y_j)$$

插值法 | 三转角方程

- 可得 $S''(x_j + 0) = -\frac{4}{h_j}m_j - \frac{2}{h_j}m_{j+1} + \frac{6}{h_j^2}(y_{j+1} - y_j)$
- 同理，可得 $S''(x)$ 在区间 $[x_{j-1}, x_j]$ 上的表达式

$$S''(x_j - 0) = \frac{2}{h_{j-1}}m_{j-1} + \frac{4}{h_{j-1}}m_j - \frac{6}{h_{j-1}^2}(y_j - y_{j-1})$$

- 由条件 $S''(x_j - 0) = S''(x_j + 0)$ ($j = 1, 2, \dots, n - 1$)，可得 m_j 满足

$$\frac{1}{h_{j-1}}m_{j-1} + 2\left(\frac{1}{h_{j-1}} + \frac{1}{h_j}\right)m_j + \frac{1}{h_j}m_{j+1} = 3\left(\frac{y_{j+1} - y_j}{h_j^2} + \frac{y_j - y_{j-1}}{h_{j-1}^2}\right)$$

$$(j = 1, 2, \dots, n - 1) \quad (2.8.8)$$

- 化简为： $\lambda_j m_{j-1} + 2m_j + \mu_j m_{j+1} = g_j \quad (j = 1, 2, \dots, n-1) \quad (2.8.9)$

其中： $\lambda_j = \frac{h_j}{h_{j-1} + h_j}, \quad \mu_j = \frac{h_{j-1}}{h_{j-1} + h_j} \quad (j = 1, 2, \dots, n-1) \quad (2.8.10)$

$$g_j = 3(\lambda_j f[x_{j-1}, x_j] + \mu_j f[x_j, x_{j+1}]) \quad (j = 1, 2, \dots, n-1) \quad (2.8.11)$$

- (2.8.9)是关于 $n+1$ 个未知数 m_0, m_1, \dots, m_n 的 $n-1$ 个方程
- 再利用边界条件的 2 个方程

选择边界条件(2.8.3) : $m_0 = f'_0$, $m_n = f'_n$

- 结合方程 (2.8.9) : $\lambda_j m_{j-1} + 2m_j + \mu_j m_{j+1} = g_j$ ($j = 1, 2, \dots, n-1$) 写成矩阵形式

$$\begin{bmatrix} 2 & \mu_1 & 0 & \cdots & \cdots & 0 \\ \lambda_2 & 2 & \mu_2 & \ddots & & \vdots \\ 0 & \lambda_3 & 2 & \mu_3 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & \lambda_{n-2} & 2 & \mu_{n-2} \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 & \lambda_{n-1} & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} m_1 \\ m_2 \\ m_3 \\ \vdots \\ m_{n-2} \\ m_{n-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} g_1 - \lambda_1 f'_0 \\ g_2 \\ g_3 \\ \vdots \\ g_{n-2} \\ g_{n-1} - \mu_{n-1} f'_n \end{bmatrix} \quad (2.8.12)$$

插值法 | 三转角方程

选择边界条件(2.8.4) : $S''(x_0) = f_0''$, $S''(x_n) = f_n''$

$$\Rightarrow \begin{cases} 2m_0 + m_1 = 3f[x_0, x_1] - \frac{h_0}{2}f_0'' = g_0 \\ m_{n-1} + 2m_n = 3f[x_{n-1}, x_n] + \frac{h_{n-1}}{2}f_n'' = g_n \end{cases} \quad (2.8.13)$$

选择边界条件(2.8.4)' : $S''(x_0) = S''(x_n) = 0$

$$\Rightarrow \begin{cases} 2m_0 + m_1 = 3f[x_0, x_1] = g_0 \\ m_{n-1} + 2m_n = 3f[x_{n-1}, x_n] = g_n \end{cases} \quad (2.8.13)'$$

• 同理矩阵形式

$$\begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 & \cdots & \cdots & 0 \\ \lambda_1 & 2 & \mu_1 & \ddots & & \vdots \\ 0 & \lambda_2 & 2 & \mu_2 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ \vdots & & \ddots & & \lambda_{n-1} & 2 & \mu_{n-1} \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 & 1 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} m_0 \\ m_1 \\ m_2 \\ \vdots \\ m_{n-1} \\ m_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} g_0 \\ g_1 \\ g_2 \\ \vdots \\ g_{n-1} \\ g_n \end{bmatrix} \quad (2.8.14)$$

选择边界条件为周期性条件式(2.8.5)

$$m_0 = m_n$$

$$\frac{1}{h_0}m_1 + \frac{1}{h_{n-1}}m_{n-1} + 2\left(\frac{1}{h_0} + \frac{1}{h_{n-1}}\right)m_n = \frac{3}{h_0}f[x_0, x_1] + \frac{3}{h_{n-1}}f[x_{n-1}, x_n]$$

- 化简为

$$\mu_n m_1 + \lambda_n m_{n-1} + 2m_n = g_n$$

$$\mu_n = \frac{h_{n-1}}{h_0 + h_{n-1}}, \quad \lambda_n = \frac{h_{n-1}}{h_0 + h_{n-1}}, \quad g_n = 3(\mu_n f[x_0, x_1] + \lambda_n f[x_{n-1}, x_n])$$

- 结合(2.8.9)得矩阵形式

$$\begin{bmatrix} 2 & \mu_1 & 0 & \cdots & 0 \\ \lambda_2 & 2 & \mu_2 & \ddots & \vdots \\ 0 & \lambda_3 & \ddots & \ddots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & 2 & \mu_{n-1} \\ 0 & \cdots & 0 & \lambda_n & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} m_1 \\ m_2 \\ \vdots \\ m_{n-1} \\ m_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} g_1 \\ g_2 \\ \vdots \\ g_{n-1} \\ g_n \end{bmatrix} \quad (2.8.15)$$

插值法 | 三转角方程：解方程组

- 这里得到的方程组(2.8.12)、(2.8.14)及式(2.8.15)中，每个方程都联系三个 m_j ， m_j 在力学上解释为细梁在 x_j 截面处的转角，故称之为**三转角方程**
- 这些方程系数矩阵**对角元素均为2**，**非对角元素** $\mu_j + \lambda_j = 1$ ，故系数矩阵**具有强对角优势**，方程组(2.8.12)、(2.8.14)及(2.8.15)都有唯一解，可用**追赶法求解**，从而得到 $S(x)$

- 三次样条插值函数 $S(x)$ 有多种表达方式，有时用二阶导数 $S''(x_j) = M_j$ ($j = 0, 1, \dots, n$) 更方便
- M_j 在力学上解释为细梁在 x_j 截面处的弯矩，并且与两个相邻的弯矩有关，故称为三弯矩方程
- 由于 $S(x)$ 在区间 $[x_j, x_{j+1}]$ 上是三次多项式，故 $S''(x)$ 在区间 $[x_j, x_{j+1}]$ 上是线性函数，可写成

$$S''(x) = M_j \frac{x_{j+1} - x}{h_j} + M_{j+1} \frac{x - x_j}{h_j} \quad (2.8.16)$$

插值法 | 三弯矩方程

- 对 $S''(x)$ 积分两次并利用 $S(x_j) = y_j$ 及 $S(x_{j+1}) = y_{j+1}$ ，可确定积分常数，得到

$$\begin{aligned} S(x) = & M_j \frac{(x_{j+1} - x)^3}{6h_j} + M_{j+1} \frac{(x - x_j)^3}{6h_j} + \left(y_j - \frac{M_j h_j^2}{6} \right) \frac{x_{j+1} - x}{h_j} \\ & + \left(y_{j+1} - \frac{M_{j+1} h_j^2}{6} \right) \frac{x - x_j}{h_j} \quad (j = 0, 1, \dots, n - 1) \end{aligned} \quad (2.8.17)$$

- 对 $S(x)$ 求导： $S'(x) = -M_j \frac{(x_{j+1} - x)^2}{2h_j} + M_{j+1} \frac{(x - x_j)^2}{2h_j} + \frac{y_{j+1} - y_j}{h_j} - \frac{M_{j+1} - M_j}{6} h_j$ (2.8.18)

- 由此可得 $S'(x_j + 0) = -\frac{h_j}{3} M_j - \frac{h_j}{6} M_{j+1} + \frac{y_{j+1} - y_j}{h_j}$

$$S'(x_j - 0) = \frac{h_{j-1}}{6} M_{j-1} + \frac{h_{j-1}}{3} M_j + \frac{y_j - y_{j-1}}{h_{j-1}}$$

插值法 | 三弯矩方程

- 根据 $S'(x_j - 0) = S'(x_j + 0)$

$$\mu_j M_{j-1} + 2M_j + \lambda_j M_{j+1} = d_j \quad (j = 1, 2, \dots, n-1) \quad (2.8.19)$$

- 其中

$$\lambda_j = \frac{h_j}{h_{j-1} + h_j}, \quad \mu_j = \frac{h_{j-1}}{h_{j-1} + h_j} \quad (j = 1, 2, \dots, n-1) \quad (2.8.10)$$

$$d_j = 6f[x_{j-1}, x_j, x_{j+1}] \quad (j = 1, 2, \dots, n-1) \quad (2.8.20)$$

- 方程(2.8.19)和方程(2.8.9)完全类似

➤ 取边界条件(2.8.3)：

$$2M_0 + M_1 = \frac{6}{h_0} (f[x_0, x_1] - f'_0), \quad M_{n-1} + 2M_n = \frac{6}{h_{n-1}} (f'_n - f[x_{n-1}, x_n])$$

➤ 取边界条件(2.8.4)： $M_0 = f''_0, \quad M_n = f''_n$

同样可用追赶法求出三弯矩方程的解 M_j ($j = 0, 1, \dots, n$)，代入式(2.8.17)得到 $S(x)$

以方程(2.8.12)为例，说明在计算机上求S(x)的算法步骤

$$\begin{bmatrix} 2 & \mu_1 & 0 & \cdots & \cdots & 0 \\ \lambda_2 & 2 & \mu_2 & \ddots & & \vdots \\ 0 & \lambda_3 & 2 & \mu_3 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & \lambda_{n-2} & 2 & \mu_{n-2} \\ 0 & \cdots & \cdots & 0 & \lambda_{n-1} & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} m_1 \\ m_2 \\ m_3 \\ \vdots \\ m_{n-2} \\ m_{n-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} g_1 - \lambda_1 f'_0 \\ g_2 \\ g_3 \\ \vdots \\ g_{n-2} \\ g_{n-1} - \mu_{n-1} f'_n \end{bmatrix} \quad (2.8.12)$$

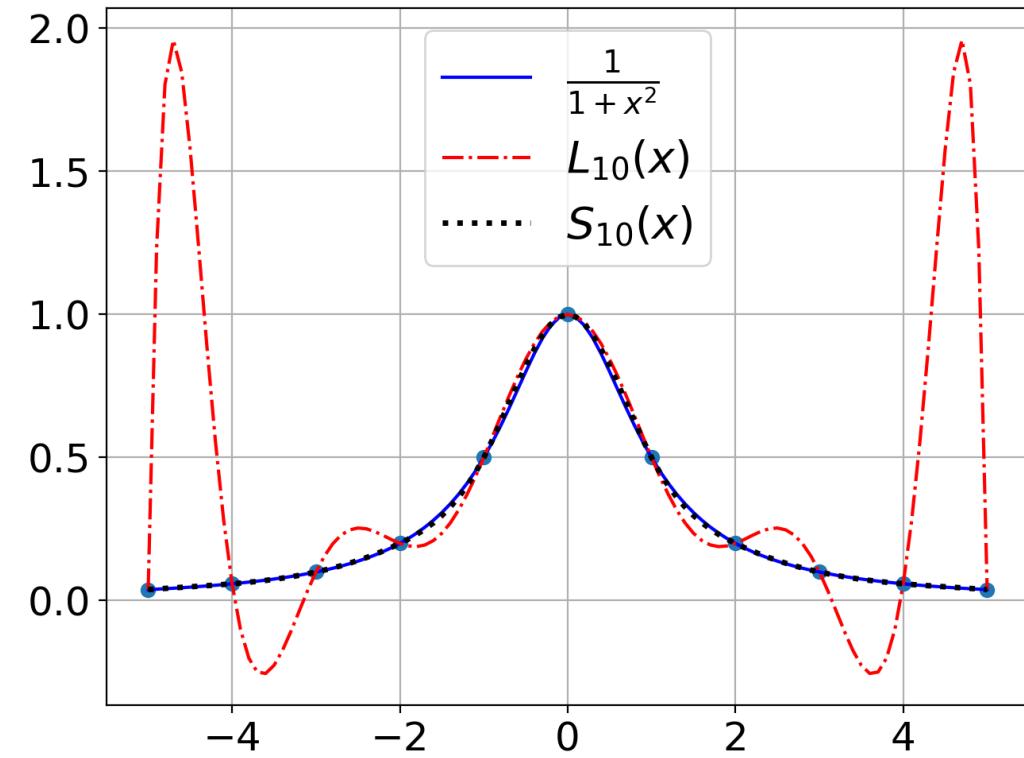
以方程(2.8.12)为例，说明在计算机上求 $S(x)$ 的算法步骤

- 输入初始数据 $x_j, y_j (j = 0, 1, \dots, n)$ 及 f'_0, f'_n 和 n
- j 从 0 到 $n - 1$ 计算 $h_j = x_{j+1} - x_j$ 及 $f[x_j, x_{j+1}]$
- j 从 1 到 $n - 1$ 由式(2.8.10)及式(2.8.11)计算 λ_j, μ_j, g_j
- 用追赶法 (公式见7.4.3节) 解方程(2.8.12)，求出 $m_j (j = 1, 2, \dots, n - 1)$
- 计算 $S(x)$ 的系数或计算 $S(x)$ 在若干点上的值，并打印结果

插值法 | 计算步骤

例 给定函数 $f(x) = \frac{1}{1+x^2}$, $x \in [-5,5]$, 节点 $x_k = -5 + k$ ($k = 0,1,\dots,10$) , 用三次样条插值求 $S_{10}(x)$

- 取 $S_{10}(x_k) = f(x_k)$ ($k = 0,1,\dots,10$) 及边界条件
 $S'_{10}(-5) = f'(-5)$, $S'_{10}(5) = f'(5)$
- 利用上述步骤编制的程序计算 $S_{10}(x)$, 并与Lagrange插值 $L_{10}(x)$ 比较
- $S_{10}(x)$ 能很好地逼近 $f(x)$, 不会出现 $L_{10}(x)$ 的Runge现象



插值法 | 三次样条插值收敛性

定理2.3 若 $f(x) \in C[a, b]$, $S(x)$ 是以 $a = x_0 < x_1 < \dots < x_n = b$ 为节点 , 满足条件式(2.8.1)及式(2.8.4) ' 的三次样条插值函数 , 令

$$h_j = x_{j+1} - x_j, \quad h = \max_{0 \leq j \leq n-1} h_j, \quad \delta = \min_{0 \leq j \leq n-1} h_j$$

设 $h/\delta < \infty$, 则 $S(x)$ 在 $[a, b]$ 上一致收敛到 $f(x)$

- **Lagrange插值**：插值多项式的唯一性、 n 次插值基函数、差值余项
- **逐次线性插值**：Atiken逐次线性插值公式、Neville算法
- **差商与Newton插值公式**：差商的定义和性质、Newton差商插值多项式
- **差分与等距节点插值公式**：差分的定义和性质、Newton前（后）插公式
- **Hermite插值**：插值多项式、基函数、两点三次Hermite插值多项式
- **分段低次插值**：分段线性插值、分段三次Hermite插值、收敛性分析
- **三次样条插值**：三次样条函数、三转角方程、三弯矩方程

第二章

习题 2：分别采用Lagrange、Newton插值

习题 7, 10, 17, 22