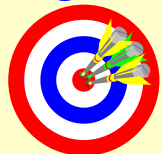


第二章 插值 /* Interpolation */

§ 1 引言

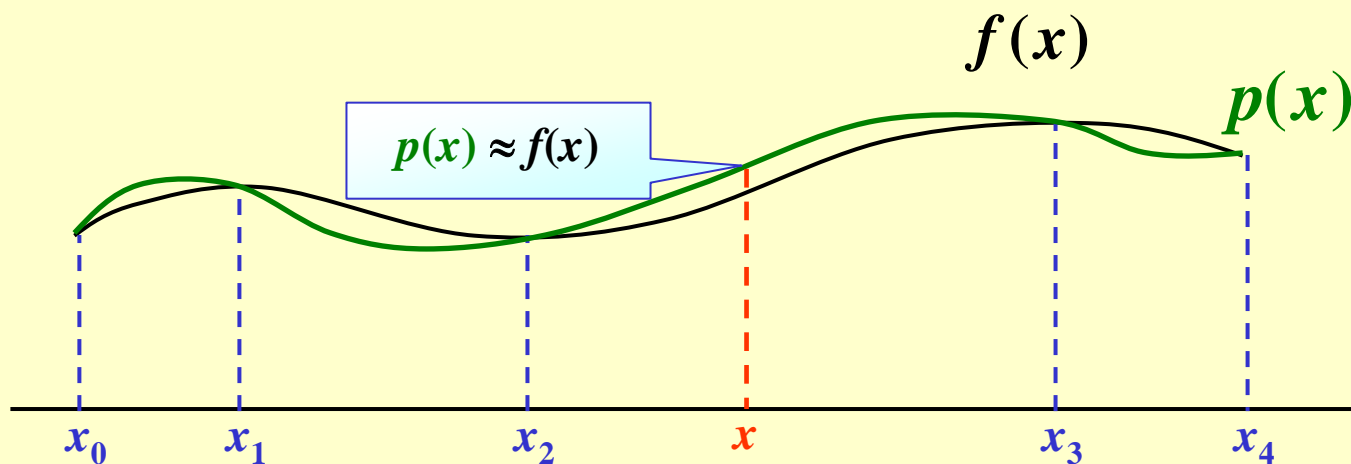


许多实际问题都用函数 $y=f(x)$ 来表示某种内在规律的数量关系，其中相当一部分函数是通过实验或观测得到的。得到的只是 $[a,b]$ 上一系列点 x_i 的函数值

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

这只是一张函数表。有的函数虽有解析表达式，但由于计算复杂，使用不方便，通常也造一个函数表，比如平方根表、立方根表、对数表和三角函数表等等。为了研究函数的变化规律，往往要求不在表上的函数值。因此，我们希望根据给定的函数表做一个既能反映函数 $f(x)$ 的特性，又便于计算的简单函数 $p(x)$ ，用 $p(x)$ 近似 $f(x)$ 。

如：通常用代数多项式或分段代数多项式作为 $p(x)$, 并使 $p(x_i) = f(x_i)$ 对 $i = 0, 1, \dots, n$ 成立。这样确定的 $p(x)$ 就是我们希望得到的插值函数。





插值法定义

§ 1 Introduction

设函数 $y=f(x)$ 在区间 $[a,b]$ 上有定义, 且

$$a \leq x_0 < x_1 < \cdots < x_n \leq b$$

已知在点 x_0, x_1, \cdots, x_n 上的值 y_0, y_1, \cdots, y_n

若存在一简单函数 $p(x)$, 使

$$p(x_i) = y_i, \quad i = 0, 1, 2, \cdots, n \quad (2.1)$$

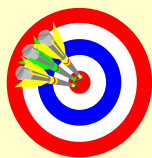
成立, 就称 $p(x)$ 为 $f(x)$ 的插值函数, 点 x_0, x_1, \cdots, x_n 称为插值节点, 包含插值节点的区间 $[a,b]$ 称为插值区间,

(2.1) 称为插值条件, 求插值函数 $p(x)$ 的方法称为插值法。

若 $p(x)$ 为次数不超过 n 的代数多项式, 即

$$p(x) = a_0 + a_1x + \cdots + a_nx^n \quad (2.2)$$

其中 a_n 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 $p(x)$ 为分段多项式, 就是分段插值。若 $p(x)$ 为三角多项式, 就称为三角插值。



插值多项式的存在唯一性

设 $p(x)$ 是形如 (2.2) 的插值多项式, 用 H_n 代表所有次数不超过 n 的多项式集合, 于是 $P(x) \in H_n$ 所谓插值多项式 $p(x)$ 存在且唯一, 就是指在集合 H_n 中有且只有一个 $p(x)$ 满足插值条件

$$p(x_i) = y_i, i = 0, 1, \dots, n$$

由插值条件可得

$$\begin{aligned} a_0 + a_1 x_0 + a_2 x_0^2 + \dots + a_n x_0^n &= y_0 \\ \dots \dots & \\ a_0 + a_1 x_n + a_2 x_n^2 + \dots + a_n x_n^n &= y_n \end{aligned} \quad (2.3)$$

这是一个关于 $a_0, a_1 \dots a_n$ 的 $n+1$ 元线性方程组。

要证明插值多项式的存在唯一性, 只要证明上述方程组存在唯一解, 也就是证明方程组的系数行列式的值不为零。

其系数行列式为

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

式中 $V_n(x_0, x_1, \dots, x_n)$ 称为 Vandermond 行列式。

利用行列式性质可得

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

由于 $i \neq j$ 时 $x_i \neq x_j$, 故所有因子 $x_i - x_j \neq 0$

于是 $V_n(x_0, x_1, \dots, x_n) \neq 0$

故方程组 (2.3) 存在唯一的一组解。

以上论述可写成下列定理:

定理

(唯一性) 满足 $P(x_i) = y_i, i = 0, \dots, n$ 次数不超过 n 的插值多项式是唯一存在的。

证明: (另一证法)

反证: 若不唯一, 则除了 $p_n(x)$ 外还有另一 n 阶多项式 $L_n(x)$ 满足 $L_n(x_i) = y_i$ 。

考察 $Q_n(x) = P_n(x) - L_n(x)$, 则 Q_n 的次数 $\leq n$

而 Q_n 有 $n + 1$ 个不同的零点 $x_0 \dots x_n$



注: 若不将多项式次数限制为 n , 则插值多项式不唯一。

例如 $P(x) = P_n(x) + p(x) \prod_{i=0}^n (x - x_i)$ 也是一个插值多项式, 其中 $p(x)$ 可以是任意多项式。



多项式插值的若干例子

例： 已知 $\begin{array}{c|cc} x & x_0 & x_1 \\ \hline f(x) & f(x_0) & f(x_1) \end{array}$, 求 $y=f(x)$ 的近似函数

$$y = P_1(x) = a_0 + a_1x, \text{ 使 } \begin{cases} P_1(x_0) = f(x_0) \\ P_1(x_1) = f(x_1) \end{cases}.$$

解：

$$\text{由 } \begin{cases} P_1(x_0) = f(x_0) \\ P_1(x_1) = f(x_1) \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} a_0 + a_1x_0 = f(x_0) \\ a_0 + a_1x_1 = f(x_1) \end{cases} \Leftrightarrow \begin{bmatrix} 1 & x_0 \\ 1 & x_1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f(x_0) \\ f(x_1) \end{bmatrix}$$

$$\begin{cases} a_0 = \frac{x_1 f(x_0) - x_0 f(x_1)}{x_1 - x_0} \\ a_1 = \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0} \end{cases}$$

只要 $x_0 \neq x_1$, 则有唯一解。(俗话说2点定一线)

$$\text{则 } y = f(x) \approx P_1(x) = \frac{x_1 f(x_0) - x_0 f(x_1)}{x_1 - x_0} + \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0} x$$

? 这个不像我中学时的公式! 你的 $y = P_1(x)$ 不就是过2点的直线吗?!

是的,那就再看一看!

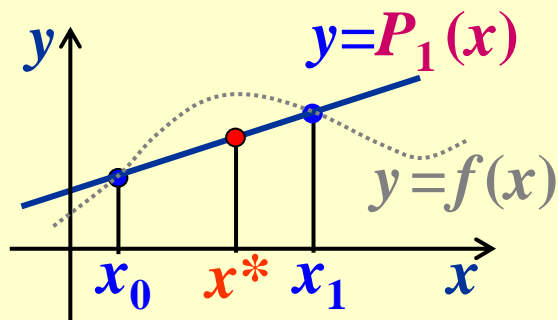
$$y=P_1(x)=\frac{x_1f(x_0)-x_0f(x_1)}{x_1-x_0}+\frac{f(x_1)-f(x_0)}{x_1-x_0}x$$

$$=\frac{x-x_1}{x_0-x_1}f(x_0)+\frac{x-x_0}{x_1-x_0}f(x_1)$$

2点式

$$=f(x_0)+\frac{f(x_1)-f(x_0)}{x_1-x_0}(x-x_0)$$

点斜式



已知2点作一条直线,那么已知3个点呢?

例： 已知 $\frac{x}{f(x)} \mid \begin{array}{ccc} x_0 & x_1 & x_2 \\ f(x_0) & f(x_1) & f(x_2) \end{array}$, 求 $y=f(x)$ 的近似函数

$y=P_2(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2$, 使 $\begin{cases} P_2(x_0)=f(x_0) \\ P_2(x_1)=f(x_1) \\ P_2(x_2)=f(x_2) \end{cases}$ 。

解：

由 $\begin{cases} P_2(x_0)=f(x_0) \\ P_2(x_1)=f(x_1) \\ P_2(x_2)=f(x_2) \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} a_0 + a_1x_0 + a_2x_0^2 = f(x_0) \\ a_0 + a_1x_1 + a_2x_1^2 = f(x_1) \\ a_0 + a_1x_2 + a_2x_2^2 = f(x_2) \end{cases} \Leftrightarrow \begin{bmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 \\ 1 & x_1 & x_1^2 \\ 1 & x_2 & x_2^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} f(x_0) \\ f(x_1) \\ f(x_2) \end{bmatrix}$

则

$$y=f(x) \approx P_2(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2$$

$\begin{cases} 3\text{点式} \\ \text{点斜式} \end{cases}$

解得 $\begin{cases} a_0 = \dots \\ a_1 = \dots \\ a_2 = \dots \end{cases}$

x_0, x_1, x_2 互异
则有唯一解!

§ 2 拉格朗日多项式 /* Lagrange Polynomial */



求 n 次多项式 $L_n(x) = y_0 l_0(x) + y_1 l_1(x) + \cdots + y_n l_n(x)$

使得 $L_n(x_i) = y_i, i = 0, 1, 2, \dots, n$

条件: 无重合节点, 即 $i \neq j \implies x_i \neq x_j$

$n = 1$ 已知 $x_0, x_1; y_0, y_1$, 求 $L_1(x) = l_0(x)y_0 + l_1(x)y_1$

使得 $L_1(x)$

称为拉氏基函数 /* Lagrange Basis */,

可见 $L_1(x)$

满足条件 $l_i(x_j) = \delta_{ij}$ /* Kronecker Delta */

$$\rightarrow L_1(x) = y_0 + \frac{y_1 - y_0}{x_1 - x_0}(x - x_0)$$

$$= \underbrace{\left\{ \frac{x - x_1}{x_0 - x_1} \right\}}_{l_0(x)} y_0 + \underbrace{\left\{ \frac{x - x_0}{x_1 - x_0} \right\}}_{l_1(x)} y_1 = \sum_{i=0}^1 l_i(x) y_i$$

The mathematician S. had to move to a new place. His wife didn't trust him very much, so when they stood down on the street with all their things, she asked him to watch their ten trunks, while she got a taxi. Some minutes later she returned. Said the husband: "I thought you said there were ten trunks, but I've only counted to nine!"



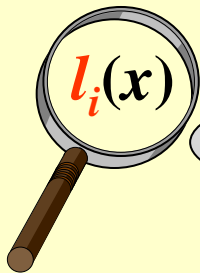
The wife said: "No, they're TEN!"

"But I have counted them: 0, 1, 2, ..."

$n \geq 1$

希望找到 $l_i(x)$, $i = 0, \dots, n$ 使得 $l_i(x_j) = \delta_{ij}$; 然后令

$$L_n(x) = \sum_{i=0}^n l_i(x) y_i, \text{ 则显然有 } L_n(x_i) = y_i.$$



与节点有关，而与 f 无关

Lagrange
Polynomial

$$l_i(x_i) = 1, \quad l_i = \prod_{j \neq i} \frac{1}{(x_i - x_j)}$$

$$l_i(x) = \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n \frac{(x - x_j)}{(x_i - x_j)}$$



$$L_n(x) = \sum_{i=0}^n l_i(x) y_i$$



特别地，一点零次插值多项式为

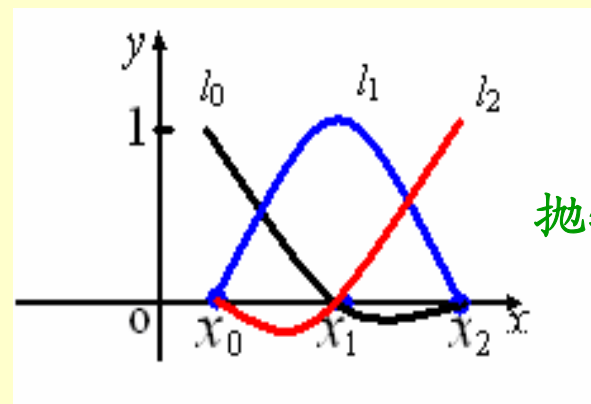
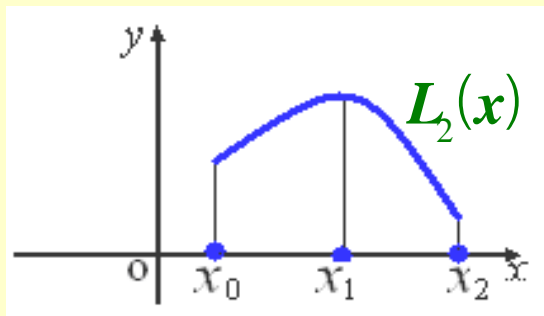
$$L_n(x) = y_0$$

两点一次插值（线性插值）多项式为

$$L_1(x) = \frac{x - x_1}{x_0 - x_1} y_0 + \frac{x - x_0}{x_1 - x_0} y_1$$

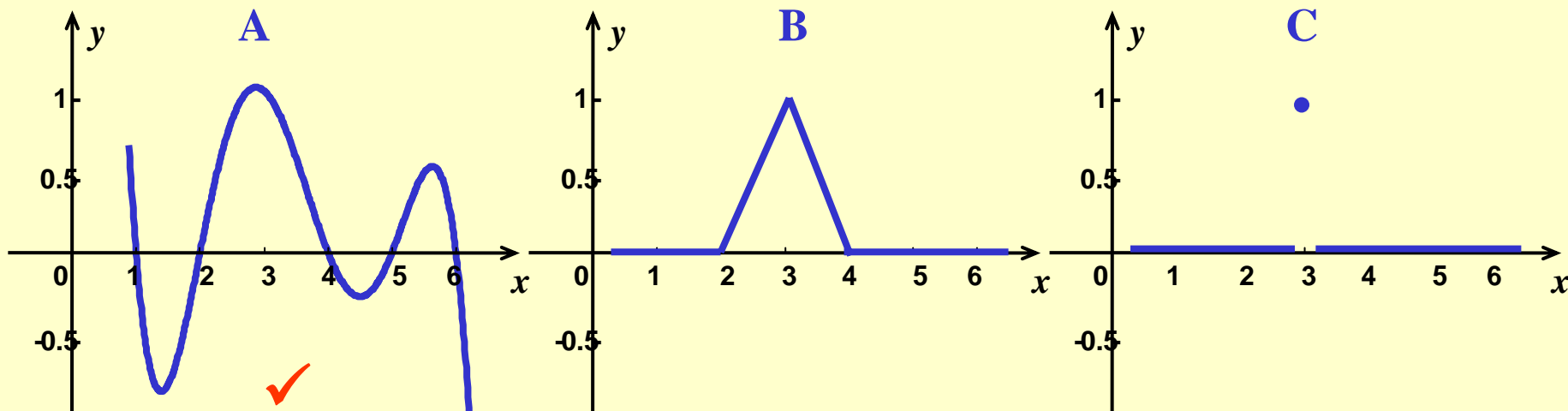
三点二次插值（抛物插值）多项式为

$$L_2(x) = \frac{(x-x_1)(x-x_2)}{(x_0-x_1)(x_0-x_2)} y_0 + \frac{(x-x_0)(x-x_2)}{(x_1-x_0)(x_1-x_2)} y_1 + \frac{(x-x_0)(x-x_1)}{(x_2-x_0)(x_2-x_1)} y_2$$



抛物线基函数

Quiz: 给定 $x_i = i + 1, i = 0, 1, 2, 3, 4, 5$. 下面哪个是 $l_2(x)$ 的图像?



例 利用 100, 121, 144 的开方求 $\sqrt{115}$ 的近似值。

解:

x	100	121	144
$f(x)$	10	11	12

$$L_2(x) = \frac{(x-121)(x-144)}{(100-121)(100-144)} \cdot 10 + \frac{(x-100)(x-144)}{(121-100)(121-144)} \cdot 11 + \frac{(x-100)(x-121)}{(144-100)(144-121)} \cdot 12$$

$$\sqrt{115} \approx L_2(115) = 10.7228$$



插值余项 /* Remainder */

设节点 $a \leq x_0 < x_1 < \cdots < x_n \leq b$ ，且 f 满足条件 $f \in C^n[a, b]$ ， $f^{(n+1)}$ 在 $[a, b]$ 内存在，考察截断误差 $R_n(x) = f(x) - L_n(x)$

节点处 $R_n(x_i) = f(x_i) - L_n(x_i) = f(x_i) - f(x_i) = 0, i = 0, 1, \cdots, n$

故可设 $R_n(x) = k(x)(x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n)$

$$= k(x) \prod_{i=0}^n (x - x_i)$$

$$= k(x) \omega_{n+1}(x)$$

$$k(x) = ?$$

引入辅助函数： $\varphi(t) = f(t) - L_n(t) - k(x)\omega_{n+1}(t) = R_n(t) - k(x)\omega_{n+1}(t)$

则当 $t = x_0, x_1, \cdots, x_n$ 时 $\varphi(x_i) = R_n(x_i) - k(x_i)\omega_{n+1}(x_i) = 0$

当 $t = x$ 时 $\varphi(x) = R_n(x) - k(x)\omega_{n+1}(x) = 0$

即函数 $\varphi(t)$ 有 $n+2$ 个 0 点： x_0, x_1, \cdots, x_n, x 。

$$\Rightarrow k(x)$$

函数的2个0点之间, 由Roll定理, 必有1个导数0点!

因函数 $\varphi(t)$ 有 $n+2$ 个0点: x_0, x_1, \dots, x_n, x 。

则 $\varphi'(t)$ 有 $n+1$ 个0点: $\xi_0 \quad \dots \quad \xi_n$

\vdots
 $\varphi^{(n+1)}(t)$ 有1个0点: ξ

即 存在一个介于 x_0, x_1, \dots, x_n, x 之间的点 ξ , 使 $\varphi^{(n+1)}(\xi) = 0$;

而 $\varphi^{(n+1)}(t) = f^{(n+1)}(t) - 0 - k(x)(n+1)!$

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

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

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

注: 通常不能确定 ξ_x , 而是估计 $|f^{(n+1)}(x)| \leq M_{n+1}, \forall x \in (a, b)$
 将 $\frac{M_{n+1}}{(n+1)!} \prod_{i=0}^n |x - x_i|$ 作为误差估计上限。

当 $f(x)$ 为任一个次数 $\leq n$ 的多项式时, $f^{(n+1)}(x) \equiv 0$,
 可知 $R_n(x) \equiv 0$, 即插值多项式对于次数 $\leq n$ 的多项式是精确的。

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

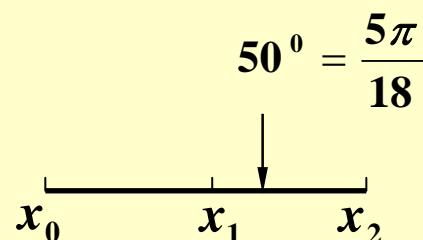
当 $n=2$ 时, 抛物插值余项为

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

例: 已知 $\sin \frac{\pi}{6} = \frac{1}{2}$, $\sin \frac{\pi}{4} = \frac{1}{\sqrt{2}}$, $\sin \frac{\pi}{3} = \frac{\sqrt{3}}{2}$

分别利用 $\sin x$ 的1次、2次 Lagrange 插值计算 $\sin 50^\circ$ 并估计误差。


解: $n=1$ 分别利用 x_0, x_1 以及 x_1, x_2 计算



⊕ 利用 $x_0 = \frac{\pi}{6}, x_1 = \frac{\pi}{4} \Rightarrow L_1(x) = \frac{x - \pi/4}{\pi/6 - \pi/4} \times \frac{1}{2} + \frac{x - \pi/6}{\pi/4 - \pi/6} \times \frac{1}{\sqrt{2}}$

$\sin 50^\circ \approx L_1\left(\frac{5\pi}{18}\right) \approx \mathbf{0.77614}$ 这里 $f(x) = \sin x, f^{(2)}(\xi_x) = -\sin \xi_x, \xi_x \in (\frac{\pi}{6}, \frac{\pi}{3})$

而 $\frac{1}{2} < \sin \xi_x < \frac{\sqrt{3}}{2}, R_1(x) = \frac{f^{(2)}(\xi_x)}{2!} (x - \frac{\pi}{6})(x - \frac{\pi}{4})$

$\Rightarrow -0.01319 < R_1\left(\frac{5\pi}{18}\right) < -0.00762$  $\sin 50^\circ = \mathbf{0.7660444...}$

外推 /* extrapolation */ 的实际误差 ≈ -0.01010

⊕ 利用 $x_1 = \frac{\pi}{4}, x_2 = \frac{\pi}{3} \Rightarrow \sin 50^\circ \approx \mathbf{0.76008}, 0.00538 < \tilde{R}_1\left(\frac{5\pi}{18}\right) < 0.00660$

内插 /* interpolation */ 的实际误差 ≈ 0.00596

$n = 2$

$$L_2(x) = \frac{(x - \frac{\pi}{4})(x - \frac{\pi}{3})}{(\frac{\pi}{6} - \frac{\pi}{4})(\frac{\pi}{6} - \frac{\pi}{3})} \times \frac{1}{2} + \frac{(x - \frac{\pi}{6})(x - \frac{\pi}{3})}{(\frac{\pi}{4} - \frac{\pi}{6})(\frac{\pi}{4} - \frac{\pi}{3})} \times \frac{1}{\sqrt{2}} + \frac{(x - \frac{\pi}{6})(x - \frac{\pi}{4})}{(\frac{\pi}{3} - \frac{\pi}{6})(\frac{\pi}{3} - \frac{\pi}{4})} \times \frac{\sqrt{3}}{2}$$

$$\sin 50^\circ \approx L_2\left(\frac{5\pi}{18}\right) \approx \mathbf{0.76543}$$

$$R_2(x) = \frac{-\cos \xi_x}{3!} (x - \frac{\pi}{6})(x - \frac{\pi}{4})(x - \frac{\pi}{3}); \quad \frac{1}{2} < \cos \xi_x < \frac{\sqrt{3}}{2}$$

$$\longrightarrow 0.00044 < R_2\left(\frac{5\pi}{18}\right) < 0.00077 \quad \text{计算器} \quad \sin 50^\circ = \mathbf{0.7660444...}$$

2次插值的实际误差 ≈ 0.00061

HW: p.49
#2, #3, #4

高次插值通常优于
低次插值

但绝对不是次数越
高就越好，嘿
嘿.....



Right. Then all
th
Excellent point !
We will come to discuss this problem
next time.

