

# 《数值分析》之

## 插值与逼近

徐岩、夏银华

中国科学技术大学数学科学学院

yxu@ustc.edu.cn, yhxia@ustc.edu.cn

<https://bb.ustc.edu.cn/>

- 实际中，函数 $f(x)$ 多样，复杂，通常只能观测到一些离散数据；或者函数 $f(x)$ 过于复杂而难以运算。这时我们要用近似函数 $\varphi(x)$ 来逼近 $f(x)$ 。
- 函数逼近：在科学计算中用到大量复杂函数，对它们直接进行微分、积分等计算不是很容易，而插值是一种最简单的逼近方法。
- 在计算中函数通常是用离散点表示的，特别是函数来自于微分方程的数值解。插值是复原函数的直接方法。
- 在计算机图形学中需要处理由大量离散点表示的曲线和曲面，这称为曲线和曲面拟合(fitting)，其核心步骤就是函数插值。

- **单变量函数插值**：从十八世纪开始，单变量多项式插值就得到了系统发展，Lagrange, Hermite, Newton等人都有重要贡献。至今已相当成熟，出现了多项式插值、三角函数插值、样条插值，并且催生了如样条函数理论等在现代大规模科学计算和计算机辅助设计中扮演主要角色的理论体系
- **多变量函数插值**：至今还处于发展阶段。比较成熟的是张量积形式的插值理论，而其它形式的插值以及多变量样条理论还不是很完善

## 定义

$f(x)$  为定义在区间  $[a, b]$  上的函数,  $x_0, x_1, \dots, x_n$  为区间上  $n+1$  个互不相同的点,  $\Phi$  为给定的某一函数类。求  $\Phi$  上的函数  $\varphi(x)$ , 满足

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

则称  $\varphi(x)$  为  $f(x)$  关于节点  $x_0, x_1, \dots, x_n$  在  $\Phi$  上的插值函数。  
称  $x_0, x_1, \dots, x_n$  为插值节点, 称  $(x_i, f(x_i))$  为插值点。

- 插值函数是否存在唯一?
- 如何构造插值函数?
- 插值函数的误差如何估计?

## 代数多项式

- 易于运算
- 无穷光滑
- 易于计算积分和导数
- 通常选择代数多项式作为插值基函数

# 多项式插值定理

## Theorem

若 $x_i$ 两两不同, 则对任意给定的 $y_i$ , 存在唯一的次数至多是 $n$ 次的多项式 $p_n$ 使得 $p_n(x_i) = y_i, i = 0, \dots, n$ .

证明: 在幂基 $\{1, x, \dots, x^n\}$ 下待定多项式 $p$ 的形式为

$$p(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_nx^n$$

由插值条件 $p(x_i) = y_i, i = 0, \dots, n$ , 得到如下方程组

$$\begin{pmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \cdots & x_0^n \\ 1 & x_1 & x_1^2 & \cdots & x_1^n \\ 1 & x_2 & x_2^2 & \cdots & x_2^n \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & x_n & x_n^2 & \cdots & x_n^n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_0 \\ y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

系数矩阵为Vandermonde矩阵, 其行列式 $\prod_{0 \leq i < j \leq n} (x_j - x_i)$ , 因此

方程组有唯一解。

# 多项式插值定理（续）

- 插值矩阵方法(待定系数法): 不具有实用价值, 但具有很高的理论价值
- 注意Vandermonde矩阵是病态的, 因此不推荐应用该方法计算插值多项式的形式。
- 对于给定的问题, 插值多项式存在唯一。但是可以用不同的方法给出插值多项式的不同表示形式。

## 不同形式的插值多项式

- Lagrange插值
- Newton插值
- Hermite插值

# Lagrange插值

- **Lagrange基函数**: 由多项式插值定理存在函数 $\ell_i(x)$ 满足 $\ell_i(x_j) = \delta_{ij}$ . 实际上,

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

- Lagrange插值多项式:

$$L_n(x) = \sum_{k=0}^n y_k \ell_k(x)$$

- 如果插值节点相同, 给定的数据点 $\{y_i\}$ 有多组, 那么采用Lagrange插值是相当有效的。但求值算法不是很直接。
- Lagrange插值的缺点: 无承袭性。增加一个节点, 所有的基函数都要重新计算



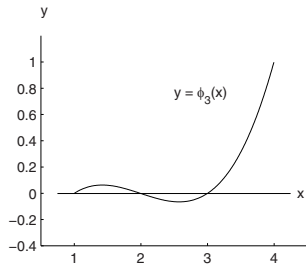
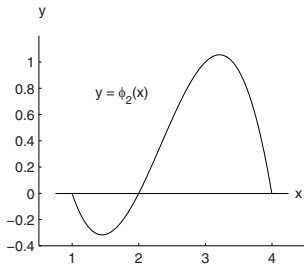
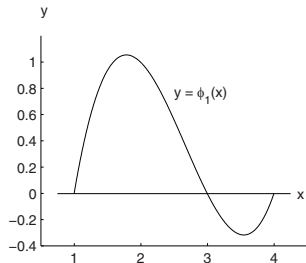
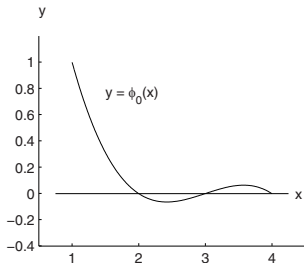
## 线性插值

$$\begin{aligned}\ell_0(x) &= \frac{x - x_1}{x_0 - x_1}, \quad \ell_1(x) = \frac{x - x_0}{x_1 - x_0}, \\ L_1(x) &= f(x_0)\ell_0(x) + f(x_1)\ell_1(x)\end{aligned}$$

## 二次插值

$$\begin{aligned}\ell_0(x) &= \frac{(x - x_1)(x - x_2)}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2)}, \\ \ell_1(x) &= \frac{(x - x_0)(x - x_2)}{(x_1 - x_0)(x_1 - x_2)}, \\ \ell_2(x) &= \frac{(x - x_0)(x - x_1)}{(x_2 - x_0)(x_2 - x_1)}, \\ L_2(x) &= f(x_0)\ell_0(x) + f(x_1)\ell_1(x) + f(x_2)\ell_2(x)\end{aligned}$$

## 三次插值基函数



$x$	5	-7	-6	0
$y$	1	-23	-54	-954

结点为5, -7, -6, 0, 所以基函数是

$$\ell_0(x) = \frac{(x+7)(x+6)x}{(5+7)(5+6)5} = \frac{1}{660}x(x+6)(x+7)$$

$$\ell_1(x) = \frac{(x-5)(x+6)x}{(-7-5)(-7+6)(-7)} = -\frac{1}{84}x(x-5)(x+6)$$

$$\ell_2(x) = \frac{(x-5)(x+7)x}{(-6-5)(-6+7)(-6)} = -\frac{1}{66}x(x-5)(x+7)$$

$$\ell_3(x) = \frac{(x-5)(x+7)(x+6)}{(0-5)(0+7)(0+6)} = -\frac{1}{210}(x-5)(x+6)(x+7)$$

所以Lagrange型插值多项式

$$\text{为 } L_3(x) = \ell_0(x) - 23\ell_1(x) - 54\ell_2(x) - 954\ell_3(x)$$

## 算法

- 计算Lagrange基函数

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

```
fx=0.0
for(i=0;i<=n;i++) {
    tmp=1.0;
    for(j=0;j<i;j++)
        tmp=tmp*(x-x[j])/(x[i]-x[j]);
    for(j=i+1;j<=n;j++)
        tmp=tmp*(x-x[j])/(x[i]-x[j]);
    fx=fx+tmp*y[i];
}
return fx;
```

# 多项式插值误差定理

## Theorem

设  $f \in C^{n+1}[a, b]$ , 多项式  $p$  是  $f$  在不同结点  $x_0, x_1, \dots, x_n$  上的插值多项式,  $\deg p \leq n$ . 则对  $[a, b]$  中每个  $x$ , 都有  $\xi_x \in (a, b)$  使得

$$f(x) - p(x) = \frac{1}{(n+1)!} f^{(n+1)}(\xi_x) \prod_{i=0}^n (x - x_i)$$

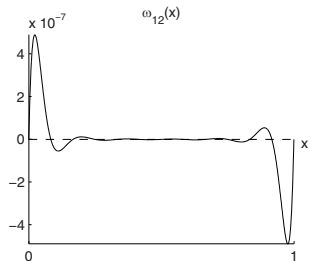
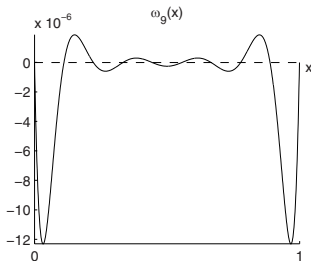
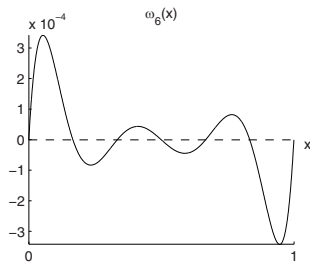
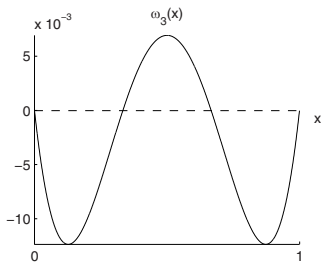
证明: 当  $x$  与某个结点重合时结论成立。对其它情形, 固定  $x$ , 令

$$\phi(t) = f(t) - p(t) - \frac{f(x) - p(x)}{\pi_{n+1}(x)} \pi_{n+1}(t), \quad \pi_{n+1}(t) = \prod_{i=0}^n (t - x_i)$$

则  $\phi(t)$  在  $[a, b]$  内有  $n+2$  个零点, 从而存在  $\xi_x \in (a, b)$  使得  $\phi^{(n+1)}(\xi_x) = 0$ , 即

$$0 = f^{(n+1)}(\xi_x) - (n+1)! \frac{f(x) - p(x)}{\pi_{n+1}(x)}.$$

# 多项式插值误差定理 $\pi_{n+1}(x) = \prod_{i=0}^n (x - x_i)$



# 多项式插值导数误差

## Theorem

设  $f \in C^{n+1}[a, b]$ , 多项式  $p$  是  $f$  在不同结点  $x_0, x_1, \dots, x_n$  上的插值多项式,  $\deg p \leq n$ 。则对  $[a, b]$  中每个  $x$ , 都有  $\zeta_x \in (a, b)$  使得

$$f'(x) - p'(x) = \frac{1}{n!} f^{(n+1)}(\zeta_x) \prod_{i=1}^n (x - \eta_i)$$

其中  $\eta_i \in (x_{i-1}, x_i)$ 。

证明：令

$$\chi(t) = f'(t) - p'(t) - \frac{f'(x) - p'(x)}{\pi_n^*(x)} \pi_n^*(t), \pi_n^*(t) = \prod_{i=1}^n (t - \eta_i)$$

其中  $\eta_i \in (x_{i-1}, x_i)$  使得  $f'(\eta_i) - p'(\eta_i) = 0$   
 $\Rightarrow \chi(x) = 0, \chi(\eta_i) = 0 \Rightarrow \chi^{(n)}(\zeta_x) = 0$ 。



- 可以应用于基于多项式构造的各种近似算法(如数值积分)的误差分析
- 建立差商与导数之间的关系：在结点确定的区间内存在一点 $\xi$ 使得

$$f[x_0, \dots, x_n] = \frac{f^{(n)}(\xi)}{n!}$$



# Lagrange插值多项式性质

当 $f(x) = x^k, k = 0, 1, \dots, n$ 关于节点 $x_0, x_1, \dots, x_n$ 上的Lagrange插值多项式就是其本身，因此Lagrange基函数 $\ell_i(x)$ 满足

$$L_n(x) = \sum_{i=0}^n \ell_i(x) x_i^k = x^k, k = 0, 1, \dots, n$$

令 $k = 0$ ,得到

$$\sum_{i=0}^n \ell_i(x) = 1$$

# 多项式插值后验误差估计

- 给定  $x_0, x_1, \dots, x_{n+1}$
- 取  $x_0, x_1, \dots, x_n$ , 构造  $L_n(x)$
- 取  $x_1, x_2, \dots, x_{n+1}$ , 构造  $\tilde{L}_n(x)$

$$f(x) - L_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi_1)}{(n+1)!} (x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n)$$

$$f(x) - \tilde{L}_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi_2)}{(n+1)!} (x - x_1)(x - x_2) \cdots (x - x_{n+1})$$

- 近似  $f^{(n+1)}(\xi_1) \approx f^{(n+1)}(\xi_2)$ , 有

$$\begin{aligned} \frac{f(x) - L_n(x)}{f(x) - \tilde{L}_n(x)} &\approx \frac{x - x_0}{x - x_{n+1}} \\ \implies f(x) - L_n(x) &\approx \frac{x - x_0}{x_0 - x_{n+1}} (L_n(x) - \tilde{L}_n(x)) \end{aligned}$$

- 插值误差可以用2组插值函数的差来估计

- 一个重要的理论问题是，对于一个连续函数 $f(x)$ ，插值多项式序列 $p_n(x)$  是否随着 $n \rightarrow \infty$  而收敛于 $f(x)$ ,  $\forall x \in [a, b]$ 。
- 不仅是 $n$ ，也取决 $x_j$  的选取。例如：  
 $x_j = a + j(b - a)/n$ ,  $j = 0, 1, \dots, n$ 。上述问题变为

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{M_{n+1}}{(n+1)!} \max_{x \in [a, b]} |\omega_n(x)| = 0, \quad ???$$

其中

$$M_{n+1} = \max_{\xi \in [a, b]} |f^{(n+1)}(\xi)|.$$

- 即使 $f$ 的所有导数存在且连续， $M_{n+1} \max_{x \in [a, b]} |\pi_{n+1}(x)|$  也可能趋于 $\infty$ ，比 $1/(n+1)!$ 趋于0的速度还快!

- 一个重要的理论问题是，对于一个连续函数 $f(x)$ ，插值多项式序列 $p_n(x)$  是否随着 $n \rightarrow \infty$  而收敛于 $f(x)$ ,  $\forall x \in [a, b]$ 。
- 不仅是 $n$ ，也取决 $x_j$  的选取。例如：  
 $x_j = a + j(b - a)/n$ ,  $j = 0, 1, \dots, n$ 。上述问题变为

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{M_{n+1}}{(n+1)!} \max_{x \in [a, b]} |\omega_n(x)| = 0, \quad ???$$

其中

$$M_{n+1} = \max_{\xi \in [a, b]} |f^{(n+1)}(\xi)|.$$

- 即使 $f$ 的所有导数存在且连续， $M_{n+1} \max_{x \in [a, b]} |\pi_{n+1}(x)|$  也可能趋于 $\infty$ ，比 $1/(n+1)!$ 趋于0的速度还快!

- 一个重要的理论问题是，对于一个连续函数 $f(x)$ ，插值多项式序列 $p_n(x)$  是否随着 $n \rightarrow \infty$  而收敛于 $f(x)$ ,  $\forall x \in [a, b]$ 。
- 不仅是 $n$ ，也取决 $x_j$  的选取。例如：  
 $x_j = a + j(b - a)/n$ ,  $j = 0, 1, \dots, n$ 。上述问题变为

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{M_{n+1}}{(n+1)!} \max_{x \in [a, b]} |\omega_n(x)| = 0, \quad ???$$

其中

$$M_{n+1} = \max_{\xi \in [a, b]} |f^{(n+1)}(\xi)|.$$

- 即使 $f$ 的所有导数存在且连续， $M_{n+1} \max_{x \in [a, b]} |\pi_{n+1}(x)|$  也可能趋于 $\infty$ ，比 $1/(n+1)!$ 趋于0的速度还快!

## 上机作业1

### 对函数

$$f(x) = \frac{1}{1+x^2}, x \in [-5, 5]$$

构造Lagrange插值多项式 $p_L(x)$ ，插值节点取为：

1.  $x_i = 5 - \frac{10}{N}i, i = 0, 1, \dots, N$

2.  $x_i = -5 \cos(\frac{2i+1}{2N+2}\pi), i = 0, 1, \dots, N$  (Tchebyshev point)

并计算如下误差

$$\max_i \{|f(y_i) - p(y_i)|, y_i = \frac{i}{10} - 5, i = 0, 1, \dots, 100\}$$

对 $N = 5, 10, 20, 40$ 比较以上两组节点的结果，并在一张图中画出 $N = 10$ 时 $f(x)$ 数值计算结果。

输出形式如下：

N=5

Max Error of grid (1) : XXXXXXXXXXXXXXXXXXXX

Max Error of grid (2) : XXXXXXXXXXXXXXXXXXXX

N=10

Max Error of grid (1) : XXXXXXXXXXXXXXXXXXXX

Max Error of grid (2) : XXXXXXXXXXXXXXXXXXXX

N=20

Max Error of grid (1) : XXXXXXXXXXXXXXXXXXXX

Max Error of grid (2) : XXXXXXXXXXXXXXXXXXXX

N=40

Max Error of grid (1) : XXXXXXXXXXXXXXXXXXXX

Max Error of grid (2) : XXXXXXXXXXXXXXXXXXXX

## 算法

- 计算Lagrange基函数

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

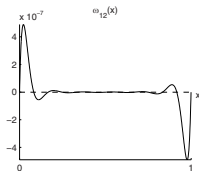
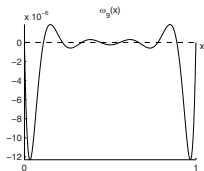
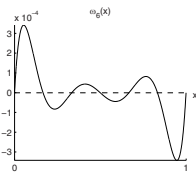
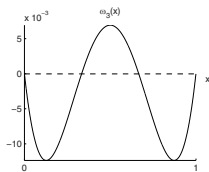
```
fx=0.0
for(i=0;i<=n;i++) {
    tmp=1.0;
    for(j=0;j<i;j++)
        tmp=tmp*(x-x[j])/(x[i]-x[j]);
    for(j=i+1;j<=n;j++)
        tmp=tmp*(x-x[j])/(x[i]-x[j]);
    fx=fx+tmp*y[i];
}
return fx;
```



# 多项式插值误差定理

设  $f \in C^{n+1}[a, b]$ , 多项式  $p$  是  $f$  在不同结点  $x_0, x_1, \dots, x_n$  上的插值多项式,  $\deg p \leq n$ 。则对  $[a, b]$  中每个  $x$ , 都有  $\xi_x \in (a, b)$  使得

$$f(x) - p(x) = \frac{1}{(n+1)!} f^{(n+1)}(\xi_x) \prod_{i=0}^n (x - x_i)$$



# 最佳结点的选取

- 即如何选取结点 $x_i$ , 使得 $\omega_n(x) = (x - x_0) \dots (x - x_n)$  在 $[a, b]$  上的绝对值最大值最小?
- 为了简单起见, 不妨令 $[a, b] = [-1, 1]$ . 转而考虑一般的首一 $n$ 次多项式 $p(x)$ 使得它在 $[-1, 1]$ 上的绝对值最大值最小。
- 需要用到(第一类)Tchebyshev多项式\*。

---

\*Tchebyshev (1821.5.16–1894.12.8), 俄罗斯数学家。1850年证明了Bertrand猜测, 即 $n$ 与 $2n$ 之间必有至少一个素数, 也接近证明了素数定理。同时他在概率论、正交函数和积分理论方面有重要贡献。其英文名有时也写作Chebyshev

# (第一类)Tchebyshev多项式

有两种等价的定义方式

- 递归定义：

$$T_0(x) = 1, \quad T_1(x) = x,$$

$$T_{n+1}(x) = 2xT_n(x) - T_{n-1}(x), \quad n \geq 1.$$

- 解析形式定义：

$$T_n(x) = \cos(n \arccos x)$$

# Tchebyshev 多项式性质

- $|T_n(x)| \leq 1, -1 \leq x \leq 1$
- $T_n\left(\cos \frac{j\pi}{n}\right) = (-1)^j, j = 0, \dots, n$
- $T_n\left(\cos \frac{(2j-1)\pi}{2n}\right) = 0, j = 1, \dots, n$
- $2^{1-n}T_n$  是一个 **首一多项式**

## Theorem

设 $p(x)$ 为一个 $n$ 次首一多项式, 则

$$\max_{-1 \leq x \leq 1} |p(x)| \geq 2^{1-n}$$

证明: 反证法。设对任意 $x \in [-1, 1]$ ,  $|p(x)| < 2^{1-n}$ .

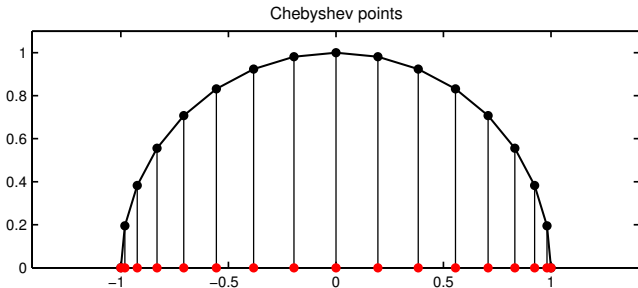
令 $q(x) = 2^{1-n} T_n$ ,  $x_i = \cos(i\pi/n)$ ,

$$(-1)^i p(x_i) \leq |p(x_i)| < (-1)^i q(x_i)$$

即 $(-1)^i (q(x_i) - p(x_i)) > 0$ ,  $i = 0, \dots, n$ . 这说明在区间 $[-1, 1]$ 上, 多项式 $q - p$ 的符号在正负之间变动了 $n+1$ 次, 即它在 $(-1, 1)$ 之间至少有 $n$ 个根, 而这是不可能的, 因为 $q - p$ 的次数至多是 $n-1$ . □

## 最佳结点选取

- Tchebyshev 结点: 结点  $x_i$  是 Tchebyshev 多项式  $T_{n+1}(x)$  的根



- ### ● 插值误差

$$|f(x) - p(x)| \leq \frac{(b-a)^{n+1}}{2^{2n+1}(n+1)!} \max_{\xi \in [a,b]} |f^{(n+1)}(\xi)|$$

# 关于收敛性的定理

## Theorem (Faber's定理)

对任意给定的结点组

$$a \leq x_0^{(n)} < x_1^{(n)} < \cdots < x_n^{(n)} \leq b, \quad n \geq 0 \quad (1)$$

在区间 $[a, b]$ 上存在一个连续函数 $f$ 使得 $f$ 在这组结点上的插值多项式不能一致收敛于 $f$ .

## Theorem

若 $f \in C[a, b]$ , 则存在(1)式中那样的一组结点, 使得 $f$ 在这组结点上的插值多项式 $p_n$ 满足

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \|f - p_n\|_{\infty} = 0$$

- $C[a, b]$ 上的正线性算子 $L$ 是指它满足

① 线性：

$$L(af + bg) = aLf + bLg, \quad a, b \in \mathbb{R}, \quad f, g \in C[a, b]$$

② 正性：若 $f \geq 0$ ，则 $Lf \geq 0$

- 正线性算子的著名例子来自于Serge Bernstein在1912年定义的如下算子：在 $C[0, 1]$ 中，

$$(B_n f)(x) = \sum_{i=0}^n f\left(\frac{k}{n}\right) B_k^n(x), \quad B_k^n(x) = \binom{n}{k} x^k (1-x)^{n-k}$$

这里的 $\{B_k^n(x)\}$ 称为Bernstein基函数。



## Theorem

设 $L_n(n \geq 1)$ 是定义在 $C[a, b]$ 上的一个正线性算子序列，其中每个算子在相同的空间中取值。若对于函数 $f(x) = 1, x, x^2$ ， $\|L_n f - f\|_\infty \rightarrow 0$ 成立，则对所有的 $f \in C[a, b]$ 此结论也成立。

证明：若 $L$ 为正线性算子，则由 $f \geq g$ 可知 $Lf \geq Lg$ ，进一步有 $L(|f|) \geq |Lf|$ 。记 $h_k(x) = x^k, k = 0, 1, 2$ 。再定义 $\alpha_n, \beta_n, \gamma_n$ 如下：

$$\alpha_n = L_n h_0 - h_0, \quad \beta_n = L_n h_1 - h_1, \quad \gamma_n = L_n h_2 - h_2$$

由定理的假设可知

$$\|\alpha_n\|_\infty \rightarrow 0, \quad \|\beta_n\|_\infty \rightarrow 0, \quad \|\gamma_n\|_\infty \rightarrow 0$$

下面证明对于任意 $f \in C[a, b]$ 以及任意的 $\varepsilon > 0$ ，存在 $m$ 使得当 $n > m$ 时 $\|L_n f - f\|_\infty < 3\varepsilon$ 。

由于 $f$ 在紧区间上连续, 从而一致连续, 所以存在 $\delta > 0$ , 使得对于区间 $[a, b]$ 中所有的 $x$ 和 $y$ , 当 $|x - y| < \delta$ 时,  $|f(x) - f(y)| < \varepsilon$ . 令 $c = 2\|f\|_\infty/\delta^2$ , 则有当 $|x - y| \geq \delta$ 时,

$$|f(x) - f(y)| \leq 2\|f\|_\infty \leq 2\|f\|_\infty \frac{(x - y)^2}{\delta^2} = c(x - y)^2$$

从而对于 $[a, b]$ 内的任意 $x, y$ 有

$$|f(x) - f(y)| \leq \varepsilon + c(x - y)^2$$

上述不等式重写为:

$$|f - f(y)h_0| \leq \varepsilon h_0 + c[h_2 - 2yh_1 + y^2h_0]$$

从而根据正线性算子的定义有:

$$|L_nf - f(y)L_nh_0| \leq \varepsilon L_nh_0 + c[L_nh_2 - 2yL_nh_1 + y^2L_nh_0]$$

进一步用 $y$ 代替 $x$ ,

$$\begin{aligned}& |(L_nf)(y) - f(y)(L_nh_0)(y)| \\& \leq \varepsilon(L_nh_0)(y) + c[(L_nh_2)(y) - 2y(L_nh_1)(y) + y^2(L_nh_0)(y)] \\& = \varepsilon[1 + \alpha_n(y)] + c[y^2 + \gamma_n(y) - 2y(y + \beta_n(y)) + y^2(1 + \alpha_n(y))] \\& = \varepsilon + \varepsilon\alpha_n(y) + c\gamma_n(y) - 2cy\beta_n(y) + cy^2\alpha_n(y) \\& \leq \varepsilon + \varepsilon\|\alpha_n\|_\infty + c\|\gamma\|_\infty + 2c\|h_1\|_\infty\|\beta_n\|_\infty + c\|h_2\|_\infty\|\alpha_n\|_\infty\end{aligned}$$

因此存在 $m$ , 当 $n \geq m$ 时,  $\|L_nf - f \cdot L_nh_0\|_\infty \leq 2\varepsilon$ . 因此必要时再增大 $m$ 有

$$\begin{aligned}\|L_nf - f\|_\infty & \leq \|L_nf - f \cdot L_nh_0\|_\infty + \|f \cdot L_nh_0 - f \cdot h_0\|_\infty \\& \leq 2\varepsilon + \|f\|_\infty\|\alpha_n\|_\infty \leq 3\varepsilon\end{aligned}$$



# Bernstein算子的情形

- $h_0$ :  $(B_n h_0)(x) = \sum_{k=0}^n B_k^n(x) = 1$

- $h_1$ :

$$(B_n h_1)(x) = \sum_{k=0}^n \frac{k}{n} \binom{n}{k} x^k (1-x)^{n-k} = x$$

- $h_2$ :

$$(B_n h_2)(x) = \frac{n-1}{n} x^2 + \frac{x}{n} \rightarrow x^2$$

从而Bohman-Korovkin定理此时给出了Weierstrass定理：即有界闭区间上的连续函数可以被多项式一致逼近。

- 考虑  $f \in C[a, b]$ , 定义范数为

$$\|f\|_{\infty} = \max_{x \in [a, b]} |f(x)|,$$

则  $C[a, b]$  在  $\infty$  范数为 **Banach 空间**

- 最佳一致逼近问题: 给定  $f \in C[a, b]$  以及  $C[a, b]$  的一个有限维子空间  $G$ , 计算  $g \in G$  使得

$$\|f - g^*\|_{\infty} = \text{dist}(f, G) := \inf_{g \in G} \|f - g\|_{\infty}$$

## Lemma

$g^*$  是  $f$  在  $G$  中的最佳一致逼近  $\iff 0$  是  $f - g^*$  在  $G$  中的最佳一致逼近

## Definition ( $f$ 的临界集)

$$\text{crit}(f) := \{x \in [a, b], |f(x)| = \|f\|_\infty\}$$

## Theorem (Kolmogorov's Characterization)

对  $C[a, b]$  和子空间  $G$ , 下列性质等价:

1.  $\|f\|_\infty = \text{dist}(f, G)$
2.  $G$  中不存在  $g$  在  $\text{crit}(f)$  上与  $f$  有相同的符号

# 最佳一致逼近

## Theorem (存在性)

对  $f \in C[a, b]$  和  $n$  次多项式子空间  $\Pi_n$ , 存在  $r(x) \in \Pi_n$  使得

$$\|f - r\|_{\infty} = \text{dist}(f, \Pi_n)$$

## Definition (minimax polynomial)

$f$  在  $\Pi_n$  中的最佳一致逼近多项式称为 minimax 多项式

## Theorem (De la Vallée Poussin)

考虑  $f \in C[a, b]$  和  $r \in \Pi_n$ , 若在  $[a, b]$  中有  $n+2$  个点  $x_0 < \cdots < x_{n+1}$ , 使得  $f(x_i) - r(x_i)$  和  $f(x_{i+1}) - r(x_{i+1})$  符号相反,  $i = 0, \dots, n$ , 则有:

$$\text{dist}(f, \Pi_n) \geq \min_{i=0, \dots, n+1} |f(x_i) - r(x_i)|$$

## Theorem (Chebyshev's Alternating)

考虑  $f \in C[a, b]$ , 若  $r \in \Pi_n$  是其 *minimax* 多项式, 当且仅当在  $[a, b]$  中有  $n+2$  个点  $a \leq x_0 < \cdots < x_{n+1} \leq b$ , 使得

$$f(x_i) - r(x_i) = \|f - r\|_{\infty}, \quad i = 0, \dots, n+1$$

及

$$|f(x_i) - r(x_i)| = -|f(x_{i+1}) - r(x_{i+1})|, \quad i = 0, \dots, n$$

## Theorem (唯一性)

对  $f \in C[a, b]$  在  $\Pi_n$  存在唯一的 *minimax* 多项式



# 最佳一致逼近

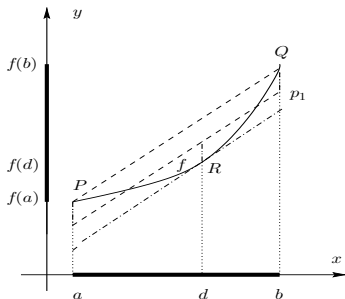
- 例: 在  $\Pi_1$  中  
求  $f(x) \in C[a, b]$  的最佳一致逼近, 假设  $f'(x)$  单调
- 存在3个极大偏差的点, 它们是  $a$ ,  $b$  以及其间的一点  $d$ , 记极大偏差为  $\delta$ , 最佳逼近为  $p(x)$ , 则应有

$$p(a) - f(a) = \delta$$

$$p(d) - f(d) = -\delta$$

$$p(b) - f(b) = \delta$$

$$p'(d) - f'(d) = 0$$



$$\text{例: } e^{kx} = 1 + kx + \cdots + \underbrace{\frac{k^n x^n}{n!}}_{p_n(x)} + \cdots,$$

$$e^{kx} - p_n(x) = \sum_{r=n+1}^{\infty} \frac{k^r x^r}{r!}$$

在 $[0,1]$ 区间，误差非负， $p_n(x)$ 虽然不可能是minimax多项式，但误差可以任意小。