

# 第3章 函数逼近与计算

---

姚遥

南京大学智能科学与技术学院

# 本章目录

---

- 引言与预备知识
- 最佳一致逼近多项式
- 最佳平方逼近
- 正交多项式
- 函数按正交多项式展开
- 曲线拟合的最小二乘法

对于求已知函数  $f(x)$  函数值的问题，我们希望求出便于计算且计算量省的公式来近似  $f(x)$

- 例如，Taylor展开式的部分和

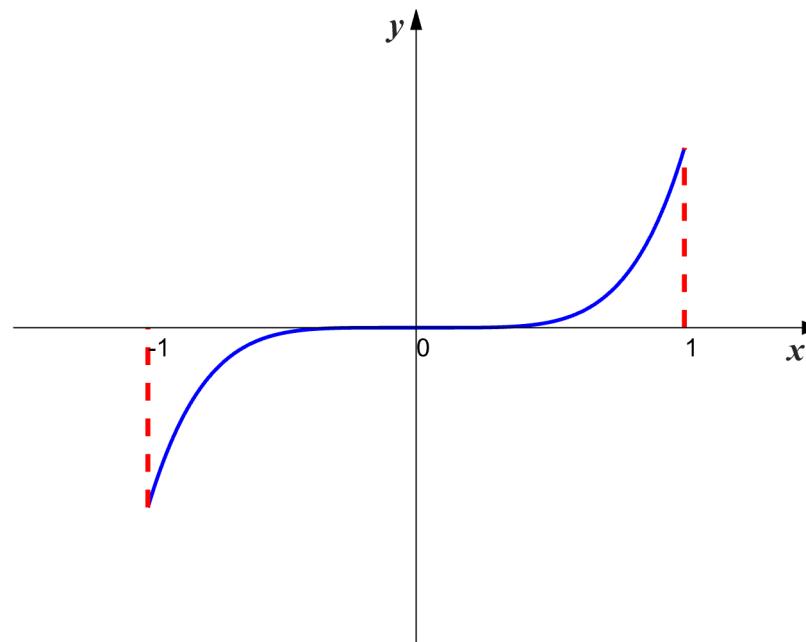
$$P_n(x) = f(x_0) + \frac{f'(x_0)}{1!}(x - x_0) + \cdots + \frac{f^{(n)}(x_0)}{n!}(x - x_0)^n$$

就是一种近似公式，在  $x_0$  附近的误差较小

- 例如， $f(x) = e^x$  在  $[-1,1]$  上近似为

$$P_4(x) = 1 + x + \frac{1}{2}x^2 + \frac{1}{6}x^3 + \frac{1}{24}x^4$$

- 误差 :  $R_4(x) = e^x - P_4(x) = \frac{1}{120}x^5 e^\varepsilon, \quad \varepsilon \in (-1,1)$
- 误差限 :  $|R_4(x)| \leq \frac{e}{120}|x^5| \quad \max_{-1 \leq x \leq 1} |R_4(x)| \leq \frac{e}{120} \approx 0.0226$
- 误差分布如下图所示 , 它在整个区间上误差较大



如精度要求较高 ,  
则需取很多项 , 这  
样既费时又多占存  
储单元

**函数插值**：给定插值节点  $x_0 < x_1 < \dots < x_n$  及条件，找穿过节点的函数

**函数逼近**：给定已知函数  $f(x)$ ，求计算次数少的近似公式

**定义** 对于函数类  $A$  中给定的函数  $f(x)$ ，要求在另一类较简单且便于计算的函数类  $B$  中，求函数  $P(x) \in B \subseteq A$ ，使  $P(x)$  与  $f(x)$  之差在某种度量意义下最小

- 函数类  $A$  通常是区间  $[a, b]$  上的连续函数，记作  $C[a, b]$
- 函数类  $B$  通常为代数多项式、分式有理函数或三角多项式等

- 一致逼近或均匀逼近

$$\|f(x) - P(x)\|_{\infty} = \max_{a \leq x \leq b} |f(x) - P(x)|$$

- 均方逼近或平方逼近

$$\|f(x) - P(x)\|_2 = \sqrt{\int_a^b [f(x) - P(x)]^2 dx}$$

- 本章主要研究在这两种度量标准下用代数多项式  $P_n(x)$  逼近  $f(x) \in C[a, b]$ 
  - 最佳一致逼近多项式
  - 最佳平方逼近多项式

对于  $f(x) \in C[a, b]$  , 是否存在多项式  $P_n(x)$  一致收敛于  $f(x)$  ?

- 用插值法或Taylor展开求  $f(x) \in C[a, b]$  的逼近多项式，在某些点上可能没有误差，但在整个区间  $[a, b]$  上误差可能很大，例如Runge现象

**定理3.1(Weierstrass定理)** 设  $f(x) \in C[a, b]$  , 则对于任何  $\varepsilon > 0$  , 总存在一个代数多项式  $P(x)$  , 使

$$\|f(x) - P(x)\|_{\infty} < \varepsilon$$

在  $[a, b]$  上一致成立

Bernstein给出一种构造性证明，他根据函数整体逼近的特性造出 Bernstein多项式

$$\begin{cases} B_n(f, x) = \sum_{k=0}^n f\left(\frac{k}{n}\right) P_k(x) \\ P_k(x) = \binom{n}{k} x^k (1-x)^{n-k} \end{cases} \quad (3.1.4)$$

- 证明了  $\lim_{n \rightarrow \infty} B_n(f, x) = f(x)$  在  $[0,1]$  上一致成立
- 若  $f(x)$  在  $[0,1]$  上  $m$  阶导数连续，则

$$\lim_{n \rightarrow \infty} B_n^{(m)}(f, x) = f^{(m)}(x)$$

- 证明过程见[链接](#)

# 函数逼近 | 一致逼近的存在性

- 对于  $B_n(f, x)$ ，可以证明

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

只需要根据二项式展开，令  $y = 1 - x$  就可得到

$$(x+y)^n = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} x^k y^{n-k}$$

- 当  $x \in [0,1]$  时还有  $P_k(x) \geq 0$ ，于是

$$\sum_{k=0}^n |P_k(x)| = \sum_{k=0}^n P_k(x) = 1$$

是有界的

# 函数逼近 | 一致逼近的存在性

- 因而只要  $|f(x)| \leq \delta$  对于任意  $x \in [0,1]$  成立，则

$$|B_n(f, x)| \leq \max_{0 \leq x \leq 1} |f(x)| \sum_{k=0}^n |P_k(x)| \leq \delta$$

有界，故  $B_n(f, x)$  是稳定的，有良好的逼近性质

- 作为对比，Lagrange插值多项式

$$L_n(x) = \sum_{k=0}^n f(x_k) l_k(x), \quad \sum_{k=0}^n l_k(x) = 1, \quad \text{但 } \sum_{k=0}^n |l_k(x)| \text{ 无界}$$

故  $L_n(x)$  不能保证高阶插值的稳定与收敛

- 但  $B_n(f, x)$  收敛太慢，比三次样条逼近效果差得多，实际中很少使用

区间  $[a, b]$  上的所有实连续函数组成一个空间，记作  $C[a, b]$ ，范数定义：

- $f \in C[a, b]$  的  $L_1$  范数：  $\|f(x)\|_1 = \int_a^b |f(x)| dx$
- $f \in C[a, b]$  的  $L_2$  范数：  $\|f(x)\|_2 = \sqrt{\int_a^b f(x)^2 dx}$
- $f \in C[a, b]$  的  $L_\infty$  范数：  $\|f\|_\infty = \max_{a \leq x \leq b} |f(x)|$
- 范数  $\|\cdot\|$  满足条件：
  - $\|f\| \geq 0$ ，当且仅当  $f \equiv 0$  时才有  $\|f\| = 0$ ；
  - 对于任意  $f \in C[a, b]$  和  $a \in \mathbb{R}$ ， $\|af\| = |a|\|f\|$ ；
  - 三角不等式：对于任意  $f, g \in C[a, b]$ ，有  $\|f + g\| \leq \|f\| + \|g\|$       (3.1.7)

# 函数逼近 | 函数距离

---

空间  $C[a, b]$  可与向量空间类比，函数  $f \in C[a, b]$  可看成向量

- 当  $f, g \in C[a, b]$  时，定义  $f$  与  $g$  的距离：

$$D(f, g) = \|f - g\|_{\infty} \quad (3.1.8)$$

- 同时，由式(3.1.7)可得

$$D(f, g) \leq D(f, h) + D(h, g) \quad (3.1.9)$$

$$|\|f\|_{\infty} - \|g\|_{\infty}| \leq \|f - g\|_{\infty} \quad (3.1.10)$$

# 本章目录

---

- 引言与预备知识
- **最佳一致逼近多项式**
- 最佳平方逼近
- 正交多项式
- 函数按正交多项式展开
- 曲线拟合的最小二乘法

## 研究动机

- 定理3.1中的存在性并没有约束  $n$  的值
- $n$  太大的话，函数复杂，难以计算
- 我们希望：**固定  $n$** ，寻求最优的逼近

## 多项式集合定义

- 记次数不大于  $n$  的多项式集合为  $H_n$ ， $H_n \subseteq C[a, b]$
- 记  $H_n = \text{span}\{1, x, \dots, x^n\}$ ，其中  $1, x, \dots, x^n$  是  $[a, b]$  上一组线性无关的函数组，是  $H_n$  中的一组基
- $H_n$  中的元素  $P_n(x)$  可表示为  $P_n(x) = a_0 + a_1x + \dots + a_nx^n$ ，其中  $a_0, a_1, \dots, a_n$  为任意实数

## 最佳一致逼近或Chebyshev逼近问题

- 在  $H_n$  中求  $P_n^*(x)$  逼近  $f(x) \in C[a, b]$ ，使其误差为

$$\max_{a \leq x \leq b} |f(x) - P_n^*(x)| = \min_{P_n \in H_n} \max_{a \leq x \leq b} |f(x) - P_n(x)|$$

即

$$\|f(x) - P_n^*(x)\|_\infty = \min_{P_n \in H_n} \|f(x) - P_n(x)\|_\infty$$

**定义3.1**  $P_n(x) \in H_n$ ， $f(x) \in C[a, b]$ ，称  $\Delta(f, P_n)$  为  $f(x)$  与  $P_n(x)$  在  $[a, b]$  上的**偏差（距离）**

$$\Delta(f, P_n) = D(f, P_n) = \|f - P_n\|_\infty = \max_{a \leq x \leq b} |f(x) - P_n(x)|$$

- $\Delta(f, P_n) \geq 0$ ， $\Delta(f, P_n)$  的全体组成一个集合，记作  $\{\Delta(f, P_n)\}$ ，它有下界 0

# 函数逼近 | 最佳一致逼近

- **最小偏差**即为集合 $\{\Delta(f, P_n)\}$ 的下确界

$$E_n = \inf_{P_n \in H_n} \{\Delta(f, P_n)\} = \inf_{P_n \in H_n} \max_{a \leq x \leq b} |f(x) - P_n(x)| \quad (3.2.2)$$

**定义3.2** 假定  $f(x) \in C[a, b]$  , 若存在

$$P_n^*(x) \in H_n, \quad \Delta(f, P_n^*) = E_n$$

则称  $P_n^*(x)$  是  $f(x)$  在  $[a, b]$  上的**最佳一致逼近多项式**、**最小偏差逼近多项式**、**最佳逼近多项式**

**定理3.2** 若  $f(x) \in C[a, b]$  , 总存在  $P_n^*(x) \in H_n$  , 使  $\|f(x) - P_n^*(x)\|_\infty = E_n$

**定义3.3** 设  $f(x) \in C[a, b]$  ,  $P(x) \in H_n$  , 若在  $x = x_0$  上有

$$|P(x_0) - f(x_0)| = \max_{a \leq x \leq b} |P(x) - f(x)| = \mu$$

则称  $x_0$  是  $P(x)$  的**偏差点**

- 若  $P(x_0) - f(x_0) = \mu$  , 则称  $x_0$  为 “正” 偏差点
- 若  $P(x_0) - f(x_0) = -\mu$  , 则称  $x_0$  为 “负” 偏差点
- 函数  $P(x) - f(x)$  在  $[a, b]$  上连续 , 因此至少存在一个点  $x_0 \in [a, b]$  , 使得

$$|P(x_0) - f(x_0)| = \mu$$

**定理3.3** 若  $P(x) \in H_n$  是  $f(x) \in C[a, b]$  的最佳逼近多项式，则  $P(x)$  同时存在正、负偏差点

用反证法来证明：假定只有正偏差点，没有负偏差点（反之亦然）

- 对所有  $x \in [a, b]$  都有：

$$P(x) - f(x) > -E_n$$

- 因  $P(x) - f(x)$  在  $[a, b]$  上连续，用  $-E_n + 2h$  表示最小值 ( $h > 0$ )

因此： 
$$-E_n + 2h \leq P(x) - f(x) \leq E_n$$

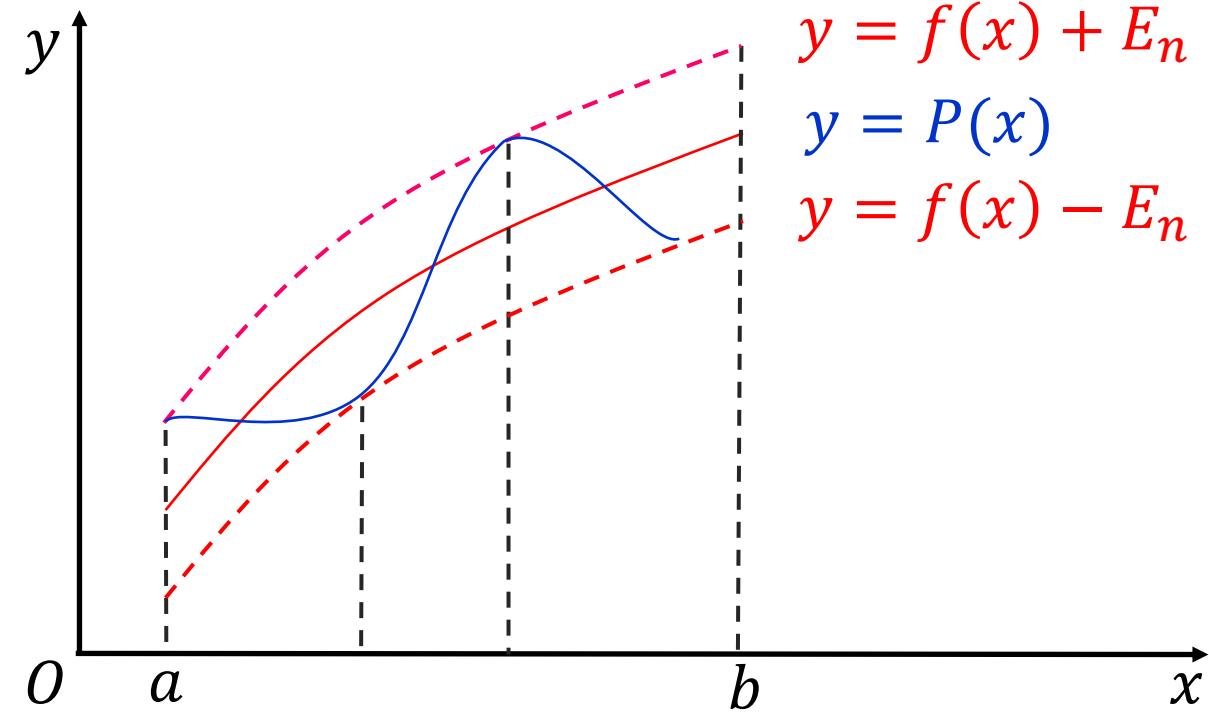
因此： 
$$|[P(x) - h] - f(x)| \leq E_n - h$$

- 它表示多项式  $P(x) - h$  与  $f(x)$  的偏差小于  $E_n$ ，与  $E_n$  是最小偏差的假定矛盾

几和意义：曲线  $y = P(x)$  位于下面两条曲线间的带状区域

$$y = f(x) + E_n, \quad y = f(x) - E_n$$

- $P(x)$ 的图形应当与这两条曲线至少各接触一次
- 否则，可把曲线  $y = P(x)$ 稍微移动，得到更好的近似



**定理3.4**  $P(x) \in H_n$  是  $f(x) \in C[a, b]$  的最佳逼近多项式的充要条件是  $P(x)$  在  $[a, b]$  上至少有  $n + 2$  个轮流为“正”、“负”的偏差点，即有  $n + 2$  个点  $a \leq x_1 < x_2 < \dots < x_{n+2} \leq b$ ，使

$$P(x_k) - f(x_k) = (-1)^k \sigma \|P(x) - f(x)\|_{\infty} \quad (3.2.4)$$

$$\sigma = \pm 1, \quad k = 1, 2, \dots, n + 2$$

这样的点组称为Chebyshev交错点组

- **只证充分性**：假定在  $[a, b]$  上有  $n + 2$  个点使式(3.2.4)成立，要证明  $P(x)$  是  $f(x)$  在  $[a, b]$  上的最佳逼近多项式，用反证法求证

# 函数逼近 | 最佳逼近多项式: Chebyshev定理

- 若存在  $Q(x) \in H_n$  ,  $Q(x) \not\equiv P(x)$  使

$$\|f(x) - Q(x)\|_{\infty} \leq \|f(x) - P(x)\|_{\infty}$$

- 可以推断 (画图)

$$P(x) - Q(x) = [P(x) - f(x)] - [Q(x) - f(x)]$$

在点  $x_1, x_2, \dots, x_{n+2}$  上的符号与  $P(x_k) - f(x_k)$  ( $k = 1, \dots, n+2$ ) 一致

➤ 因为  $Q(x) - f(x)$  的值小, 不足以影响符号

- 因此, 故  $P(x) - Q(x)$  也在  $n+2$  个点上轮流取符号 “+” 、 “-”
- 由连续函数性质,  $P(x) - Q(x)$  在  $(a, b)$  内有  $n+1$  个零点
- 与  $P(x) - Q(x) \not\equiv 0$  是不超过  $n$  次的多项式相悖, 故充分性得证

# 函数逼近 | 最佳逼近多项式: Chebyshev定理推论

**推论1** 若  $f(x) \in C[a, b]$ ，则在  $H_n$  中存在**唯一**的最佳逼近多项式

- 若  $H_n$  中有两个最佳逼近多项式  $P(x)$  与  $Q(x)$ ，则对于所有  $x \in [a, b]$ ，都有

$$-E_n \leq P(x) - f(x) \leq E_n \quad -E_n \leq Q(x) - f(x) \leq E_n$$

- 于是

$$-E_n \leq \frac{P(x) + Q(x)}{2} - f(x) \leq E_n$$

故  $R(x) = \frac{P(x) + Q(x)}{2}$  也是  $H_n$  中的最佳逼近多项式

- 因此， $R(x) - f(x)$  的  $n + 2$  个交错点组  $\{x_k\}$  满足

$$R(x_k) - f(x_k) = (-1)^k \sigma E_n \quad (k = 1, \dots, n + 2)$$

# 函数逼近 | 最佳逼近多项式: Chebyshev定理推论

- 同时

$$E_n = |R(x_k) - f(x_k)| = \left| \frac{P(x_k) - f(x_k)}{2} + \frac{Q(x_k) - f(x_k)}{2} \right|$$

- 又由于  $|P(x_k) - f(x_k)| \leq E_n$  ,  $|Q(x_k) - f(x_k)| \leq E_n$  , 故当且仅当

$$\frac{P(x_k) - f(x_k)}{2} = \frac{Q(x_k) - f(x_k)}{2} = \pm \frac{E_n}{2}$$

时 , 式(3.2.5)才能成立

- 于是  $P(x_k) = Q(x_k)$  ( $k = 1, \dots, n + 2$ ) 从而表明  $P(x) - Q(x)$  有  $n + 2$  个根 ,  
这个矛盾说明  $Q(x) \equiv P(x)$  , 故唯一性得证

**推论2** 若  $f(x) \in C[a, b]$ ，则其最佳逼近多项式  $P_n^*(x) \in H_n$  就是  $f(x)$  的一个Lagrange插值多项式

- 由定理3.4可知， $P_n^*(x) - f(x)$  在  $[a, b]$  上要么恒为零，要么有  $n + 2$  个轮流取“正”、“负”的偏差点
  - 于是存在  $n + 1$  个点  $x_k \leq \bar{x}_k \leq x_{k+1}$  ( $k = 1, 2, \dots, n + 1$ ) 使  $P_n^*(\bar{x}_k) - f(\bar{x}_k) = 0$ ，所以  $P_n^*(x)$  是以  $\bar{x}_k$  为插值节点的Lagrange插值多项式
- 插值多项式的唯一性

# 函数逼近 | 最佳逼近多项式：一次多项式

定理3.4 给出了最佳逼近多项式  $P(x)$  的特性，但要求出  $P(x)$  却相当困难

简单起见，考虑  $n = 1$  的情形：假定  $f(x) \in C^2[a, b]$ ，且  $f''(x)$  在  $(a, b)$  内不变号，要求最佳一次逼近多项式  $P_1(x) = a_0 + a_1 x$

- 根据定理3.4可知，至少有 3 个点  $a \leq x_1 < x_2 < x_3 \leq b$ ，使

$$P_1(x_k) - f(x_k) = (-1)^k \sigma \max_{a \leq x \leq b} |P_1(x) - f(x)| \quad (\sigma = \pm 1, k = 1, 2, 3)$$

- 根据函数连续性， $P_1(x) - f(x)$  在  $(a, b)$  内至少有 2 个零点
- 根据Rolle定理， $P_1'(x) - f'(x) = a_1 - f'(x)$  在  $(a, b)$  内至少有 1 个零点
- 由于  $f''(x)$  在  $(a, b)$  不变号，故  $f'(x)$  单调， $a_1 - f'(x)$  在  $(a, b)$  只有 1 个零点

# 函数逼近 | 最佳逼近多项式：一次多项式

- 因此， $P_1'(x) - f'(x)$ 的变化趋势为 “+ 0 -” 或者 “- 0 +”，必然导致

➤  $x_2$  处梯度为 0：

$$P_1'(x_2) - f'(x_2) = a_1 - f'(x_2) = 0 \Rightarrow f'(x_2) = a_1$$

➤  $x_1$  和  $x_3$  位于区间端点  $x_1 = a, x_3 = b$

$$\Rightarrow P_1(a) - f(a) = P_1(b) - f(b) = -[P_1(x_2) - f(x_2)]$$

➤ 由此得到  $\begin{cases} a_0 + a_1 a - f(a) = a_0 + a_1 b - f(b) \\ a_0 + a_1 a - f(a) = f(x_2) - (a_0 + a_1 x_2) \end{cases}$

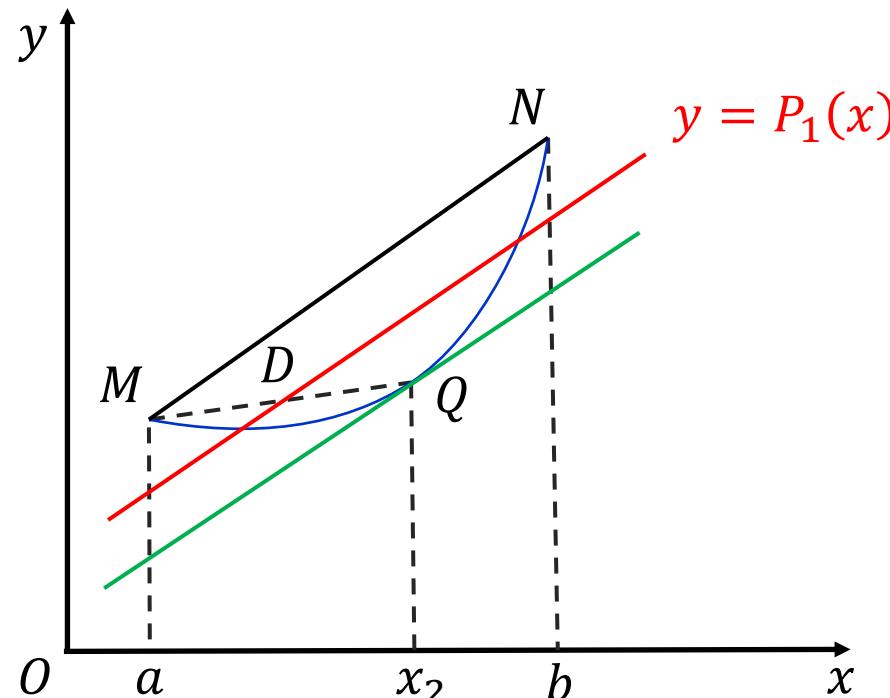
解得  $a_1 = \frac{f(b) - f(a)}{b - a}$      $a_0 = \frac{f(a) + f(x_2)}{2} - \frac{f(b) - f(a)}{b - a} \frac{a + x_2}{2}$

# 函数逼近 | 最佳逼近多项式：一次多项式

- 这就得到最佳一次逼近多项式  $P_1(x)$ ，其方程为

$$P_1(x) = \frac{1}{2} [f(a) + f(x_2)] + a_1 \left( x - \frac{a + x_2}{2} \right)$$

**几何意义**：直线  $y = P_1(x)$  与弦  $MN$  平行，且通过  $MQ$  的中点  $D$



# 函数逼近 | 最佳逼近多项式：一次多项式

例3.1 求  $f(x) = \sqrt{1 + x^2}$  在  $[0,1]$  上的最佳一次逼近多项式

- 由  $a_1 = \frac{f(b)-f(a)}{b-a}$  可算出

$$a_1 = \sqrt{2} - 1 \approx 0.414$$

- 由于  $f'(x_2) = a_1$ ，可得

$$\frac{x_2}{\sqrt{1 + x_2^2}} = \sqrt{2} - 1$$

- 解得

$$x_2 = \sqrt{\frac{\sqrt{2} - 1}{2}} \approx 0.4554 \quad f(x_2) = \sqrt{1 + x_2^2} \approx 1.0986$$

# 函数逼近 | 最佳逼近多项式：一次多项式

例3.1 求  $f(x) = \sqrt{1 + x^2}$  在  $[0,1]$  上的最佳一次逼近多项式

- 由  $a_1 = \frac{f(b)-f(a)}{b-a}$  可得：  $a_1 = \sqrt{2}-1 \approx 0.414$
- 由于  $f'(x_2) = a_1$ ，可得  $\frac{x_2}{\sqrt{1+x_2^2}} = \sqrt{2}-1$   
 $\Rightarrow x_2 = \sqrt{\frac{\sqrt{2}-1}{2}} \approx 0.4554, f(x_2) = \sqrt{1+x_2^2} \approx 1.0986$
- 由式(3.2.8)得  $a_0 = \frac{1 + \sqrt{1 + x_2^2}}{2} - a_1 \frac{x_2}{2} \approx 0.955$

# 函数逼近 | 最佳逼近多项式：一次多项式

- 得  $f(x) = \sqrt{1 + x^2}$  的最佳一次逼近多项式为

$$P_1(x) = 0.955 + 0.414x$$

- 故

$$\sqrt{1 + x^2} \approx 0.955 + 0.414x, \quad 0 \leq x \leq 1$$

- 误差限为

$$\max_{0 \leq x \leq 1} |\sqrt{1 + x^2} - P_1(x)| \leq f(0) - 0.955 = 0.045$$

- 在式(3.2.9)中若令  $x = \frac{a}{b} \leq 1$ ，得到近似求根公式

$$\sqrt{a^2 + b^2} \approx 0.955a + 0.414b$$

# 本章目录

---

- 引言与预备知识
- 最佳一致逼近多项式
- **最佳平方逼近**
- 正交多项式
- 函数按正交多项式展开
- 曲线拟合的最小二乘法

若存在  $P_n^*(x) \in H_n$ ，使

$$\|f - P_n^*\|_2 = \sqrt{\int_a^b [f(x) - P_n^*(x)]^2 dx} = \inf_{P \in H_n} \|f - P\|_2$$

则  $P_n^*(x)$  是  $f(x)$  在  $[a, b]$  上的**最佳平方逼近多项式**

- 先介绍内积空间的预备知识

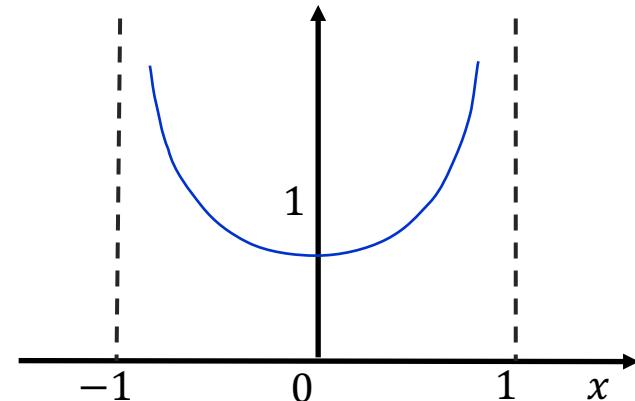
**定义3.4** 设在区间  $(a, b)$  内，**非负函数**  $\rho(x)$  满足以下条件，就称  $\rho(x)$  为区间  $(a, b)$  内的**权函数**：

- $\int_a^b |x|^n \rho(x) dx$  ( $n = 0, 1, 2, \dots$ ) 存在
- 对于非负的连续函数  $g(x)$ ，若

$$\int_a^b g(x) \rho(x) dx = 0 \quad (3.3.2)$$

则在  $(a, b)$  内  $g(x) \equiv 0$

**$\rho(x)$  对  $(a, b)$  内的点赋予权重**  $\rho(x) = \frac{1}{\sqrt{1 - x^2}}$



定义3.5 设  $f(x), g(x) \in C[a, b]$ ， $\rho(x)$  是  $[a, b]$  上的权函数，积分

$$(f, g) = \int_a^b \rho(x) f(x) g(x) \, dx \quad (3.3.3)$$

称为函数  $f(x)$  与  $g(x)$  在  $[a, b]$  上的内积

可以验证这样定义的内积满足下列四条公理

- $(f, g) = (g, f)$
- $(cf, g) = c(f, g)$ ， $c$  为常数
- $(f_1 + f_2, g) = (f_1, g) + (f_2, g)$
- $(f, f) \geq 0$ ，当且仅当  $f = 0$  时  $(f, f) = 0$

## 类比欧式空间 $\mathbb{R}^n$ 中的内积和范数

- 设  $f = (f_1, f_2, \dots, f_n)^T \in \mathbb{R}^n$ ,  $g = (g_1, g_2, \dots, g_n)^T \in \mathbb{R}^n$ , 其内积定义为

$$(f, g) = \sum_{k=1}^n f_k g_k$$

- $f \in \mathbb{R}^n$  的模 (范数) 定义为

$$\|f\|_2 = \sqrt{(f, f)} = \left( \sum_{k=1}^n f_k^2 \right)^{\frac{1}{2}}$$

- 区别1**：向量空间  $\rightarrow$  函数空间
- 区别2**：引入权函数

**定义3.6**  $f(x) \in C[a, b]$ ，称

$$\|f\|_2 = \sqrt{(f, f)} = \sqrt{\int_a^b \rho(x) f^2(x) dx} \quad (3.3.4)$$

为  $f(x)$  的Euclid范数（满足范数的三条性质）

**定理3.5** 对于任何  $f(x), g(x) \in C[a, b]$ ，下列结论成立：

- $|(f, g)| \leq \|f\|_2 \|g\|_2$  ( Cauchy-Schwarz不等式 )
- $\|f + g\|_2 \leq \|f\|_2 + \|g\|_2$  ( 三角不等式 )
- $\|f + g\|_2^2 + \|f - g\|_2^2 = 2(\|f\|_2^2 + \|g\|_2^2)$  ( 平行四边形定律 )

定义3.7 若  $f(x), g(x) \in C[a, b]$  满足

$$(f, g) = \int_a^b \rho(x) f(x) g(x) dx = 0 \quad (3.3.7)$$

则称  $f$  与  $g$  在  $[a, b]$  上带权  $\rho(x)$  正交

若函数族  $\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_n(x), \dots$  满足关系

$$(\varphi_j, \varphi_k) = \int_a^b \rho(x) \varphi_j(x) \varphi_k(x) dx = \begin{cases} 0, & j \neq k \\ A_k > 0, & j = k \end{cases} \quad (3.3.8)$$

则称  $\{\varphi_k\}$  是  $[a, b]$  上带权  $\rho(x)$  的正交函数族；若  $A_k \equiv 1$ ，则称  $\{\varphi_k\}$  为标准正交函数族

# 函数逼近 | 内积空间：正交函数

- 例如三角函数族

$$1, \cos x, \sin x, \cos 2x, \sin 2x, \dots$$

就是区间  $[-\pi, \pi]$  上的正交函数族 ( 权  $\rho(x) \equiv 1$  ) :

$$(1,1) = 2\pi$$

$$(\sin nx, \sin mx) = \int_{-\pi}^{\pi} \sin nx \sin mx \, dx = \begin{cases} \pi, & m = n \\ 0, & m \neq n \end{cases} \quad (n, m = 1, 2, \dots)$$

$$(\cos nx, \cos mx) = \int_{-\pi}^{\pi} \cos nx \cos mx \, dx = \begin{cases} \pi, & m = n \\ 0, & m \neq n \end{cases} \quad (n, m = 1, 2, \dots)$$

$$(\cos nx, \sin mx) = \int_{-\pi}^{\pi} \cos nx \sin mx \, dx = 0 \quad (n, m = 1, 2, \dots)$$

**定义3.8** 设  $\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_{n-1}(x)$  在  $[a, b]$  上连续，如果

$$a_0\varphi_0(x) + a_1\varphi_1(x) + \dots + a_{n-1}\varphi_{n-1}(x) = 0$$

当且仅当  $a_0 = a_1 = \dots = a_{n-1} = 0$  时成立，称  $\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_{n-1}(x)$  在  $[a, b]$  上是线性无关的

若函数族  $\{\varphi_k\}$  ( $k = 0, 1, \dots$ ) 中的任何有限个  $\varphi_k$  线性无关，则称  $\{\varphi_k\}$  为线性无关函数族

- $1, x, x^2, \dots, x^n, \dots$  就是  $[a, b]$  上的线性无关函数族

# 函数逼近 | 内积空间：线性无关函数

- 若  $\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_{n-1}(x)$  是  $[a, b]$  上的线性无关函数，且  $a_0, a_1, \dots, a_{n-1}$  是任意实数，则

$$S(x) = a_0\varphi_0(x) + a_1\varphi_1(x) + \dots + a_{n-1}\varphi_{n-1}(x)$$

的全体是  $C[a, b]$  中的一个子集，记作

$$\Phi = \text{span}\{\varphi_0, \varphi_1, \dots, \varphi_{n-1}\}$$

**定理3.6**  $\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_{n-1}(x)$  在  $[a, b]$  上线性无关的充要条件是它的Cramer行列式  $G_{n-1} \neq 0$

$$G_{n-1} = G(\varphi_0, \varphi_1, \dots, \varphi_{n-1}) = \begin{vmatrix} (\varphi_0, \varphi_0) & (\varphi_0, \varphi_1) & \dots & (\varphi_0, \varphi_{n-1}) \\ (\varphi_1, \varphi_0) & (\varphi_1, \varphi_1) & \dots & (\varphi_1, \varphi_{n-1}) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ (\varphi_{n-1}, \varphi_0) & (\varphi_{n-1}, \varphi_1) & \dots & (\varphi_{n-1}, \varphi_{n-1}) \end{vmatrix}$$

对  $f(x) \in C[a, b]$  , 及  $C[a, b]$  中的一个子集  $\Phi = \text{span}\{\varphi_0, \varphi_1, \dots, \varphi_n\}$  ,  
若存在  $S^*(x) \in \Phi$  , 使

$$\|f - S^*\|_2^2 = \inf_{S \in \Phi} \|f - S\|_2^2 = \inf_{S \in \Phi} \int_a^b \rho(x)[f(x) - S(x)]^2 dx \quad (3.3.11)$$

则称  $S^*(x)$  是  $f(x)$  在  $\Phi$  中的 **最佳平方逼近函数**

- 求  $S^*(x)$  等价于求以下多元函数的最小值

$$I(a_0, a_1, \dots, a_n) = \int_a^b \rho(x) \left[ \sum_{j=0}^n a_j \varphi_j(x) - f(x) \right]^2 dx$$

# 函数逼近 | 最佳平方逼近

- 由于  $I(a_0, a_1, \dots, a_n)$  是关于  $a_0, a_1, \dots, a_n$  的二次函数，利用多元函数极值的必要条件

$$\frac{\partial I}{\partial a_k} = 0 (k = 0, 1, \dots, n)$$

$$\frac{\partial I}{\partial a_k} = 2 \int_a^b \rho(x) \left[ \sum_{j=0}^n a_j \varphi_j(x) - f(x) \right] \varphi_k(x) \, dx = 0 (k = 0, 1, \dots, n)$$

- 于是有

$$\sum_{j=0}^n (\varphi_k, \varphi_j) a_j = (f, \varphi_k) (k = 0, 1, \dots, n)$$

- 是关于  $a_0, a_1, \dots, a_n$  的线性方程组，称为法方程
- 即  $Ha = d$ ， $H$  表示Cramer行列式  $G_n$  对应的矩阵

- 由于  $\varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_n(x)$  线性无关，故系数行列式  $G(\varphi_0, \varphi_1, \dots, \varphi_n) \neq 0$ ，于是方程组(3.3.13)有唯一解  $a_k = a_k^* (k = 0, 1, \dots, n)$ ，从而得到

$$S^*(x) = a_0^* \varphi_0(x) + a_1^* \varphi_1(x) + \dots + a_n^* \varphi_n(x)$$

- 下面验证  $S^*(x)$  满足式(3.3.11)

$$\|f - S^*\|_2^2 = \inf_{S \in \Phi} \|f - S\|_2^2 = \inf_{S \in \Phi} \int_a^b \rho(x) [f(x) - S(x)]^2 dx \quad (3.3.11)$$

即对任何  $S \in \Phi$

$$\int_a^b \rho(x) [f(x) - S^*(x)]^2 dx \leq \int_a^b \rho(x) [f(x) - S(x)]^2 dx \quad (3.3.14)$$

# 函数逼近 | 最佳平方逼近

- 为此只要考虑下式大于等于 0

$$\begin{aligned} D &= \int_a^b \rho(x)[f(x) - S(x)]^2 dx - \int_a^b \rho(x)[f(x) - S^*(x)]^2 dx \\ &= \int_a^b \rho(x)[S(x) - S^*(x)]^2 dx + 2 \int_a^b \rho(x)[S(x) - S^*(x)][f(x) - S^*(x)] dx \end{aligned}$$

- 由于  $S^*(x)$  的系数  $a_k^*$  满足

$$\frac{\partial I}{\partial a_k} = 2 \int_a^b \rho(x) \left[ \sum_{j=0}^n a_j \varphi_j(x) - f(x) \right] \varphi_k(x) dx = 0 \quad (k = 0, 1, \dots, n)$$

- 因此

$$\int_a^b \rho(x)[f(x) - S^*(x)]\varphi_k(x) dx = 0 \quad (k = 0, 1, 2, \dots, n)$$

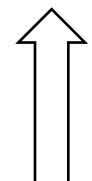
# 函数逼近 | 最佳平方逼近

- 为此只要考虑下式大于等于 0

$$\begin{aligned} D &= \int_a^b \rho(x)[f(x) - S(x)]^2 dx - \int_a^b \rho(x)[f(x) - S^*(x)]^2 dx \\ &= \int_a^b \rho(x)[S(x) - S^*(x)]^2 dx + 2 \int_a^b \rho(x)[S(x) - S^*(x)][f(x) - S^*(x)] dx \end{aligned}$$

$$\int_a^b \rho(x)[S(x) - S^*(x)][f(x) - S^*(x)] dx = 0$$

- 因此



$S(x) - S^*(x)$  可以写成  
 $\varphi_1(x), \dots, \varphi_n(x)$  的线性组合

$$\int_a^b \rho(x)[f(x) - S^*(x)]\varphi_k(x) dx = 0 (k = 0, 1, 2, \dots, n)$$

# 函数逼近 | 最佳平方逼近

---

- 因此

$$\begin{aligned} D &= \int_a^b \rho(x)[S(x) - S^*(x)]^2 dx + 2 \int_a^b \rho(x)[S(x) - S^*(x)][f(x) - S^*(x)] dx \\ &= \int_a^b \rho(x)[S(x) - S^*(x)]^2 dx \geq 0 \end{aligned}$$

- 成功验证了  $S^*(x)$  是  $f(x)$  在  $\Phi$  中的最佳平方逼近函数

# 函数逼近 | 最佳平方逼近：平方误差

## 分析平方误差

- 若令  $\delta = f(x) - S^*(x)$ ，则平方误差为

$$\begin{aligned}\|\delta\|_2^2 &= (f - S^*, f - S^*) \\ &= (f, f - S^*) - (S^*, f - S^*)\end{aligned}$$

- 由于

$$\int_a^b \rho(x)[f(x) - S^*(x)]\varphi_k(x) \, dx = 0 \quad (k = 0, 1, 2, \dots, n)$$

- 可得  $(S, f - S^*) = 0$ ，因此

$$\|\delta\|_2^2 = (f, f) - (f, S^*) = \|f\|_2^2 - \sum_{k=0}^n a_k^*(\varphi_k, f) \quad (3.3.15)$$

# 函数逼近 | 最佳平方逼近：平方误差

## 分析平方误差

- 若令  $\delta = f(x) - S^*(x)$ ，则平方误差为

$$\begin{aligned}\|\delta\|_2^2 &= (f - S^*, f - S^*) \\ &= (f, f - S^*) - (S^*, f - S^*)\end{aligned}$$

- 由于

$$\int_a^b \rho(x)[f(x) - S^*(x)]\varphi_k(x) \, dx = 0 \quad (k = 0, 1, 2, \dots, n)$$

- 可得  $(S, f - S^*) = 0$ ，因此

$$\|\delta\|_2^2 = (f, f) - (f, S^*) = \|f\|_2^2 - \sum_{k=0}^n a_k^*(\varphi_k, f) \quad (3.3.15)$$

# 函数逼近 | 最佳平方逼近多项式

取  $\varphi_k(x) = x^k, \rho(x) \equiv 1, f(x) \in C[0,1]$ ，即要在  $H_n$  中求  $n$  次最佳平方逼近多项式

- 回顾法方程

$$\sum_{j=0}^n (\varphi_k, \varphi_j) a_j = (f, \varphi_k) \quad (k = 0, 1, \dots, n) \quad (3.3.13)$$

- 计算可得

$$(\varphi_j, \varphi_k) = \int_0^1 x^{k+j} dx = \frac{1}{k+j+1}$$

$$(f, \varphi_k) = \int_0^1 f(x) x^k dx \equiv d_k$$

# 函数逼近 | 最佳平方逼近多项式

- 构造方程组  $Ha = d$ ，求解即可得到系数  $a_k^*$

➤  $H$  表示行列式  $G_n = G(1, x, x^2, \dots, x^n)$  对应的矩阵

$$H = \begin{bmatrix} 1 & 1/2 & \dots & 1/(n+1) \\ 1/2 & 1/3 & \dots & 1/(n+2) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1/(n+1) & 1/(n+2) & \dots & 1/(2n+1) \end{bmatrix} \quad (3.3.16)$$

$H$  称为Hilbert矩阵

➤ 此外

$$a = (a_1, a_2, \dots, a_n)^T \quad d = (d_1, d_2, \dots, d_n)^T \quad (3.3.17)$$

$$d_k = (f, x^k) \quad (k = 0, 1, \dots, n)$$

例3.2 求  $f(x) = \sqrt{1 + x^2}$  在  $[0,1]$  上的一次最佳平方逼近多项式

- 由式(3.3.17)可算出

$$d_0 = \int_0^1 \sqrt{1 + x^2} \, dx = \frac{1}{2} \ln(1 + \sqrt{2}) + \frac{\sqrt{2}}{2} \approx 1.147$$

$$d_1 = \int_0^1 x \sqrt{1 + x^2} \, dx = \frac{1}{3} (1 + x^2)^{\frac{3}{2}} \Big|_0^1 = \frac{2\sqrt{2} - 1}{3} \approx 0.609$$

- 构造方程组

$$\begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{2} \\ 1 & 1 \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{3} \end{bmatrix} \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1.147 \\ 0.609 \end{pmatrix}$$

例3.2 求  $f(x) = \sqrt{1 + x^2}$  在  $[0,1]$  上的一次最佳平方逼近多项式

- 求得  $a_0 = 0.934, a_1 = 0.426$ ，故

$$S_1^* = 0.934 + 0.426x$$

- 平方误差

$$\begin{aligned}\|\delta\|_2^2 &= (f, f) - (f, S_1^*) = \|f\|_2^2 - \sum_{k=0}^1 a_k^* (\varphi_k, f) \\ &= \int_0^1 (1 + x^2) \, dx - 0.426d_1 - 0.934d_0 = 0.0026\end{aligned}$$

- 最大误差

$$\|\delta\|_\infty = \max_{0 \leq x \leq 1} \left| \sqrt{1 + x^2} - S_1^*(x) \right| = 0.066$$

**存在问题**： $\{1, x, x^2, \dots, x^n\}$  作基求最佳平方逼近多项式，当  $n$  较大时，系数矩阵式(3.3.16)是高度病态的，求解法方程舍入误差很大

$$\mathbf{H}\mathbf{a} = \mathbf{d} \quad (3.3.16)$$
$$\mathbf{H} = \begin{bmatrix} 1 & 1/2 & \dots & 1/(n+1) \\ 1/2 & 1/3 & \dots & 1/(n+2) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1/(n+1) & 1/(n+2) & \dots & 1/(2n+1) \end{bmatrix}$$

**解决方案**：由无关正交多项式作基