

# 第三章 函数逼近

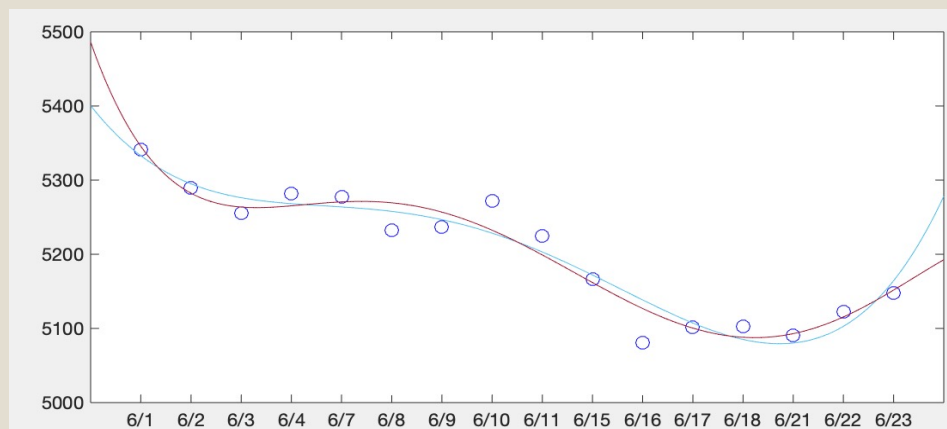
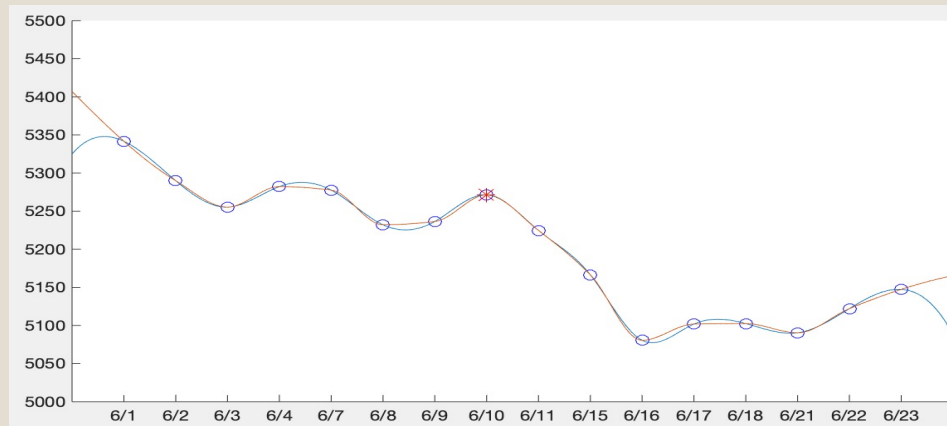
——引言与基本概念

刘可伋

上海财经大学 数学学院

# 一、问题引入

日期	沪深300收盘价
2021-06-01	5341.6798
2021-06-02	5289.9736
2021-06-03	5255.2855
2021-06-04	5282.2772
2021-06-07	5277.6271
2021-06-08	5232.1165
2021-06-09	5236.4493
2021-06-10	5271.4661
2021-06-11	5224.7030
2021-06-15	5166.5597
2021-06-16	5080.4909
2021-06-17	5101.8924
2021-06-18	5102.4657
2021-06-21	5090.3854
2021-06-22	5122.1583
2021-06-23	5147.3938



还会涨吗？

## 二、问题剖析

### 1. 函数插值

给定数据  $(x_i, y_i)$ ，寻找**简易**的  $P(x)$ ，使得  $P(x_i) = y_i$

### 2. 函数逼近

给定  $f(x)$ ，在**简易**函数类中找一个  $P(x)$ ，使  $P(x)$  在某种度量下离  $f(x)$  最近

### 3. 曲线拟合（数据拟合）

给定带误差的数据  $(x_i^\delta, y_i^\delta)$ ，在**简易**函数类中找一个  $P(x)$ ，

使  $P(x)$  在某种度量下离  $f(x)$  最近

### 三、预备知识

1. 线性空间、线性相关、线性无关
2. 线性空间的基、维数、有限维空间、无限维空间
3. 常见线性空间:  $\mathbb{R}^n$ ,  $\mathbb{C}^n$ ,  $H_n$ ,  $C[a, b]$ ,  $C^n[a, b]$
4. **Weierstrass 定理**

已知  $f(x) \in C[a, b]$ , 对  $\forall \varepsilon > 0$ ,  $\exists P(x) \in H_n$ , 使得

$$\max_{a \leq x \leq b} |f(x) - P(x)| < \varepsilon$$

在  $[a, b]$  上一致成立.

收敛太慢, 不实用

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



## 3.1 范数与赋范线性空间

**定义** 设  $S$  为线性空间,  $x \in S$ , 若存在唯一实数  $\|\cdot\|$  满足

(1)  $\|x\| \geq 0$ , 等号当且仅当  $x = 0$  时成立 (正定性)

(2)  $\|\alpha x\| = |\alpha| \cdot \|x\|, \forall \alpha \in R$  (齐次性)

(3)  $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$  (三角不等式)

则称  $\|\cdot\|$  为  $S$  上的范数, 称  $(S, \|\cdot\|)$  为赋范线性空间.

**注记:** 本课程常用的线性空间:  $\mathbb{R}^n$ ,  $C[a, b]$

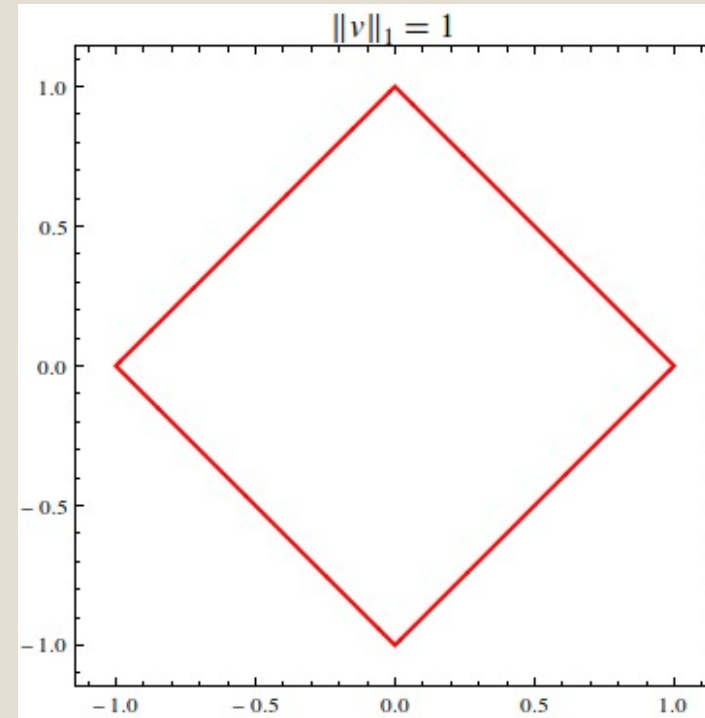
# 赋范线性空间 $\mathbb{R}^n$

1-范数:  $\|x\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i|$

$p$ -范数:  $\|x\|_p = \left( \sum_{i=1}^n |x_i|^p \right)^{\frac{1}{p}}$

$\infty$ -范数:  $\|x\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} |x_i|$

$\mathbb{R}^2$  中  $\|v\|_p = 1$



# 赋范线性空间 $C[a, b]$

1□范数:  $\|f\|_1 = \int_a^b |f(x)| dx$

$p$ □范数:  $\|f\|_p = \left( \int_a^b |f(x)|^p dx \right)^{\frac{1}{p}}$

2□范数:  $\|f\|_2 = \left( \int_a^b |f(x)|^2 dx \right)^{\frac{1}{2}}$

$\infty$ □范数:  $\|f\|_\infty = \max_{a \leq x \leq b} |f(x)|$

## 3.2 内积与内积空间

**定义** 设  $X$  为数域  $K(\mathbb{R} \text{ 或 } \mathbb{C})$  上的线性空间, 对  $\forall u, v \in X$ , 有  $K$  中的数  $(u, v)$  与之对应, 且满足

$$(1) \quad \overline{(u, v)} = (v, u)$$

$$(2) \quad (\alpha u, v) = \alpha(u, v), \quad \alpha \in K$$

$$(3) \quad (u + v, w) = (u, w) + (v, w), \quad \forall w \in X$$

$$(4) \quad (u, u) \geq 0, \quad \text{等号当且仅当 } u = 0 \text{ 成立}$$

称  $(u, v)$  为  $X$  上的**内积**, 定义了内积的线性空间称为**内积空间**.



# 常见内积

内积空间  $\mathbb{R}^n$ （欧式空间）： $(x, y) = y^T x = \sum_{i=1}^n x_i y_i$

内积空间  $\mathbb{C}^n$ （酉空间）： $(x, y) = y^* x = \sum_{i=1}^n x_i \bar{y}_i$

内积空间  $C[a, b]$ ： $(f, g) = \int_a^b f(x)g(x) dx$

# 正交、Cauchy-Schwarz不等式与Gram矩阵

**定义：** 设  $X$  是内积空间， $u, v \in X$ ，若  $(u, v) = 0$ ，则称  $u, v$  **正交**。

**定理：** 设  $X$  是数域  $K$  上的内积空间，对  $\forall u, v \in X$  有

**Cauchy-Schwarz不等式：**  $|(u, v)|^2 \leq (u, u)(v, v)$

**定义：** 设  $X$  是内积空间， $u_1, u_2, \dots, u_n \in X$ ，**Gram 矩阵**为

$$G = \begin{bmatrix} (u_1, u_1) & (u_2, u_1) & \cdots & (u_n, u_1) \\ (u_1, u_2) & (u_2, u_2) & \cdots & (u_n, u_2) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ (u_1, u_n) & (u_2, u_n) & \cdots & (u_n, u_n) \end{bmatrix}$$

**定理：**  $G$  非奇异  $\Leftrightarrow u_1, u_2, \dots, u_n$  线性无关

**提示：**  $\left( \sum_{i=1}^n \alpha_i u_i, u_j \right) = \sum_{i=1}^n (u_i, u_j) \alpha_i = 0, \quad j = 1, 2, \dots, n$

# 内积与导出范数

**定义：** 设  $X$  是内积空间， $\forall u \in X$ ，定义**内积导出范数**为：

$$\|u\| = \sqrt{(u, u)}$$

**例1** 由  $\mathbb{R}^n$  上的内积，可定义导出的范数为

$$\|x\| = (x_1^2 + x_2^2 + \cdots + x_n^2)^{\frac{1}{2}}$$

即为**2-范数**.

# $\mathbb{R}^n$ 与 $\mathbb{C}^n$ 上的加权内积

定义： 设  $x, y \in \mathbb{R}^n$ ， 给定正实数  $\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_n$ ， 称

$$(x, y)_\omega = \sum_{i=1}^n \omega_i x_i y_i$$

为加权内积，  $\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_n$  称为权系数.

若  $x, y \in \mathbb{C}^n$ ， 则加权内积为：

$$(x, y)_\omega = \sum_{i=1}^n \omega_i x_i \bar{y}_i$$

# 权函数

定义：设  $\rho(x)$  是  $[a, b]$  上的非负函数，满足

(1)  $\int_a^b x^k \rho(x) dx$  存在且为有限值 ( $k = 0, 1, 2, \dots$ )

(2) 对  $\forall$  非负  $g(x) \in C[a, b]$ ，如果

$$\int_a^b g(x) \rho(x) dx = 0, \text{ 则 } g(x) \equiv 0$$

称  $\rho(x)$  是  $[a, b]$  上的一个权函数.

注记：

1.  $[a, b]$  可以是无限区间
2.  $\rho(x)$  与定义区间有关

# 常见的权函数

1.  $\rho(x) = 1, x \in [-1, 1]$

2.  $\rho(x) = \frac{1}{\sqrt{1-x^2}}, x \in [-1, 1]$

3.  $\rho(x) = e^{-x}, x \in [0, +\infty)$

4.  $\rho(x) = e^{-x^2}, x \in \mathbb{R}$

# $C[a, b]$ 上的加权内积

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

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

为加权内积

$$\|f\|_\rho = (f, f)_\rho^{\frac{1}{2}} = \left( \int_a^b \rho(x) f^2(x) dx \right)^{\frac{1}{2}}$$

为导出范数

# 连续函数的 Gram 矩阵

**定理:** 设  $\varphi_0, \varphi_1, \dots, \varphi_n \in C[a, b]$ , 则  $\varphi_0, \varphi_1, \dots, \varphi_n$  **线性无关** 当且仅当  $\det(G) \neq 0$

$$G = G(\varphi_0, \varphi_1, \dots, \varphi_n) = \begin{bmatrix} (\varphi_0, \varphi_0) & (\varphi_0, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_0, \varphi_n) \\ (\varphi_1, \varphi_0) & (\varphi_1, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_1, \varphi_n) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ (\varphi_n, \varphi_0) & (\varphi_n, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_n, \varphi_n) \end{bmatrix}$$



## 四、函数逼近

定义：记  $\Phi$  为某函数空间，给定  $f(x) \in C[a, b]$ ，若  $\exists g^*(x) \in \Phi$  使得

$$\|f(x) - g^*(x)\| = \min_{g(x) \in \Phi} \|f(x) - g(x)\|$$

称  $g^*(x)$  为  $f(x)$  在  $[a, b]$  上的最佳逼近函数.

思考：

1. 选取什么函数空间  $\Phi$ ？
2. 选取什么范数  $\|\cdot\|$  来度量？

## 4.1 最佳逼近多项式

定义：记  $H_n$  为次数不超过  $n$  的多项式集合，给定  $f(x) \in C[a, b]$ ,

若  $\exists P^*(x) \in H_n$  使得

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

称  $P^*(x)$  为  $f(x)$  在  $[a, b]$  上的最佳逼近多项式.

**注记：**不同范数  $\|\cdot\|$  对应不同的最佳逼近方式

## 4.2 常用的最佳逼近多项式

### 1. 最佳平方逼近多项式

$$\|f - P^*(x)\|_2 = \min_{P(x) \in H_n} \|f(x) - P(x)\|_2$$

### 2. 最佳一致逼近多项式

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

## 4.3 曲线拟合（最小二乘拟合）

定义：给定数据  $(x_i, y_i)$ ，若  $\exists g^*(x) \in \Phi$  使得

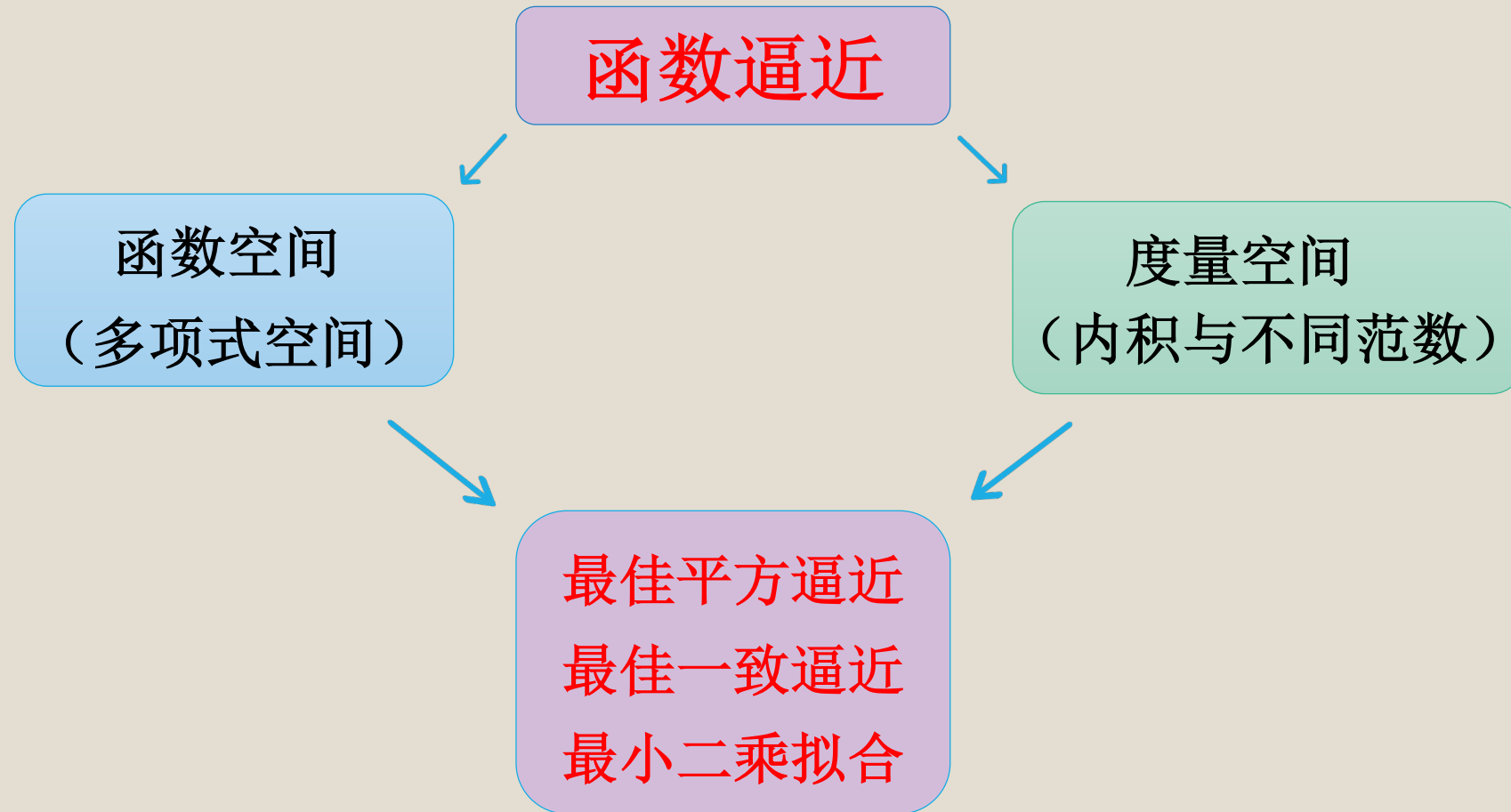
$$\sum_{i=1}^m |y_i - g^*(x_i)|^2 = \min_{g(x) \in \Phi} \sum_{i=1}^m |y_i - g(x_i)|^2$$

称  $g^*(x)$  为  $f(x)$  的最小二乘拟合函数

若  $\Phi = H_n$ ，称  $g^*(x)$  为  $f(x)$  的最小二乘拟合多项式

**注记：**最小二乘拟合常用于数据拟合

# 小结





习题与编程题见课程网页：



## 1、参考书目

- [1] 《第三种科学方法：计算机时代的科学计算》，石忠慈著，清华大学出版社，2000
- [2] 《数值分析》，张平文等著，北京大学出版社，2007
- [3] 《数值分析》，冯烟利等译，高等教育出版社，2005

## 2、网络学习资源

- (1) <https://www.icourse163.org/course/NEU-1002089009?from=searchPage> 《数值分析》精品课程
- (2) [https://uk.mathworks.com/help/pdf\\_doc/matlab/getstart.pdf](https://uk.mathworks.com/help/pdf_doc/matlab/getstart.pdf) ( MATLAB入门 )
- (3) <https://www.icourse163.org/course/CSU-1002475002?from=searchPage> 《科学计算与MATLAB语言》精品课程

## 3、拓展性参考文献

- [1] 刘仁杰等，基于曲线拟合的探地雷达层状介质参数反演算法[J]，信号处理，2021 online.