

## 第2章 向量范数与矩阵范数

### §2.1 向量范数

1. 定义 2.1: 若如果  $C^n$  上的一个实函数  $\|\cdot\|: C^n \rightarrow R$  满足以下条件:

(1)  $\|\mathbf{x}\| \geq 0$ ,  $\|\mathbf{x}\| = 0$  当且仅当  $\mathbf{x} = \mathbf{0}$  (非负性)

(2)  $\|\lambda\mathbf{x}\| = |\lambda| \|\mathbf{x}\|$  (齐次性)

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

则  $\|\cdot\|$  称为是一个向量范数, 而  $\|\mathbf{x}\|$  称为是  $C^n$  上向量  $\mathbf{x}$  的范数。

2. 例 1: 设  $\mathbf{x} = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)^T \in \mathbb{C}^n$

(1) 规定  $\|\mathbf{x}\|_1 = \sum_{k=1}^n |\xi_k|$  (1范数)

(2)  $\|\mathbf{x}\|_2 = \sqrt{\sum_{k=1}^n |\xi_k|^2} = \sqrt{\mathbf{x}^H \mathbf{x}}$  (2范数)

(3)  $\|\mathbf{x}\|_\infty = \max_k |\xi_k|$  ( $\infty$ 范数)

(4)  $\|\mathbf{x}\|_p = \left( \sum_{k=1}^n |\xi_k|^p \right)^{1/p}$  ( $1 \leq p \leq \infty$ ) ( $p$ 范数)

注:  $\lim_{p \rightarrow \infty} \|\mathbf{x}\|_p = \|\mathbf{x}\|_\infty$

下面证明  $\|\mathbf{x}\|_p$  为范数。

3. (Hölder 不等式) 对  $\xi_k, \eta_k \in \mathbb{C} \ (k = 1, 2, \dots)$ ,  
 $p > 1, q > 1, \frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1$ , 有

$$\sum_{k=1}^n |\xi_k| |\eta_k| \leq \left( \sum_{k=1}^n |\xi_k|^p \right)^{1/p} \left( \sum_{k=1}^n |\eta_k|^q \right)^{1/q}$$

证明：当  $\xi_k = 0$  ( $k = 1, 2, \dots$ ) 或  $\eta_k = 0$  ( $k = 1, 2, \dots$ ), 结论成立。下设  $\xi_k$  不全为 0,  $\eta_k$  也不全为 0. 不妨设  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$  全不为零, 及  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$  全不为零。

函数  $f(z) = z^p$  为凸函数, 对任意  $z_1, z_2, \dots, z_n \geq 0$  及  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \geq 0, \alpha_1 + \alpha_2 + \dots + \alpha_n = 1$ , 有

$$f\left(\sum_{i=1}^n \alpha_i z_i\right) \leq \sum_{i=1}^n \alpha_i f(z_i).$$

记

$$z_i = |\xi_i||\eta_i|^{-q/p}, \quad \alpha_i = \frac{|\eta_i|^q}{\sum_{i=1}^n |\eta_i|^q}, \quad i = 1, 2, \dots, n.$$

得

$$\left( \frac{\sum_{i=1}^n |\xi_i \eta_i|}{\sum_{i=1}^n |\eta_i|^q} \right)^p = f \left( \sum_{i=1}^n \alpha_i z_i \right) \leq \sum_{i=1}^n \alpha_i f(z_i) = \frac{\sum_{i=1}^n |\xi_i|^p}{\sum_{i=1}^n |\eta_i|^q}.$$

经整理可得 Hölder 不等式.

(Minkowski 不等式) 设

$\mathbf{x} = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)^T, \mathbf{y} = (\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n)^T \in C^n$ . 则有  
以下不等式

$$\left( \sum_{i=1}^n |\xi_i + \eta_i|^p \right)^{1/p} \leq \left( \sum_{i=1}^n |\xi_i|^p \right)^{1/p} + \left( \sum_{i=1}^n |\eta_i|^p \right)^{1/p},$$

其中  $p \geq 1$ .

证明：当  $p = 1$  时，

$$\begin{aligned}\|x + y\|_1 &= \sum_{k=1}^n |\xi_k + \eta_k| \\ &\leq \sum_{k=1}^n (|\xi_k| + |\eta_k|) \\ &= \sum_{k=1}^n |\xi_k| + \sum_{k=1}^n |\eta_k| \\ &= \|x\|_1 + \|y\|_1\end{aligned}$$

当  $p > 1$  时,

$$\begin{aligned}\|x + y\|_p^p &= \sum_{k=1}^n |\xi_k + \eta_k|^p = \sum_{k=1}^n |\xi_k + \eta_k| |\xi_k + \eta_k|^{p-1} \\ &\leq \sum_{k=1}^n |\xi_k| |\xi_k + \eta_k|^{p-1} + \sum_{k=1}^n |\eta_k| |\xi_k + \eta_k|^{p-1} \\ (H\ddot{o}lder) \quad &\leq \left( \sum_{k=1}^n |\xi_k|^p \right)^{1/p} \left( \sum_{k=1}^n |\xi_k + \eta_k|^{(p-1)q} \right)^{1/q} \\ &\quad + \left( \sum_{k=1}^n |\eta_k|^p \right)^{1/p} \left( \sum_{k=1}^n |\xi_k + \eta_k|^{(p-1)q} \right)^{1/q} \\ &= (\|x\|_p + \|y\|_p) \|x + y\|_p^{p/q}\end{aligned}$$

$$\text{故 } \|x + y\|_p = \|x + y\|_p^{p-p/q} \leq \|x\|_p + \|y\|_p$$



## 向量范数的性质

- 4. 对  $x, y \in C^n$ , 有  $\| -x \| = \| x \|$ ,  
 $|\|x\| - \|y\|| \leq \|x - y\|$ .
- 5. 任何向量范数都是  $C^n$  上的连续函数。

利用已知的某种向量范数构造新的向量范数

6. 设  $A \in C_n^{n \times n}$ ,  $\|\cdot\|_\alpha$  是  $C^n$  上一个向量范数, 对  $x \in C^n$ , 定义  $\|x\|_\beta = \|Ax\|_\alpha$ , 则  $\|x\|_\beta$  也是  $C^n$  上向量范数。

例 2: 设  $A$  是  $n$  阶 Hermite 正定矩阵, 对任意  $x \in C^n$ , 规定  $\|x\|_A = \sqrt{x^H A x}$ , 则  $\|x\|_A$  是一个向量范数。

## 向量范数的等价性

7. 设  $\|\cdot\|_\alpha$  与  $\|\cdot\|_\beta$  是  $C^n$  上的两个向量范数, 如存在  $a, b > 0$  使得

$$a\|\mathbf{x}\|_\beta \leq \|\mathbf{x}\|_\alpha \leq b\|\mathbf{x}\|_\beta \quad (\forall \mathbf{x} \in C^n)$$

则称向量范数  $\|\cdot\|_\alpha$  与  $\|\cdot\|_\beta$  等价。

8.  $C^n$  上的所有向量范数等价。

$$\text{如: } \|\mathbf{x}\|_\infty \leq \|\mathbf{x}\|_1 \leq n\|\mathbf{x}\|_\infty,$$

$$\|\mathbf{x}\|_\infty \leq \|\mathbf{x}\|_2 \leq \sqrt{n}\|\mathbf{x}\|_\infty$$

## 向量范数的分析性质

9. 给定  $C^n$  中的向量序列  $\{x^{(k)}\}$  , 其中  
 $x^{(k)} = (\xi_1^{(k)}, \dots, \xi_n^{(k)})^T$  ( $k = 1, 2, \dots$ ), 如果

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \xi_j^{(k)} = \xi_j \quad (j = 1, 2, \dots, n)$$

则称向量序列  $\{x^{(k)}\}$  收敛于  $x = (\xi_1, \dots, \xi_n)^T$ , 简称  $\{x^{(k)}\}$  收敛, 记为

$$\lim_{k \rightarrow \infty} x^{(k)} = x \quad \text{或} \quad x^{(k)} \rightarrow x \quad (k \rightarrow +\infty)$$

不收敛的向量序列称为是发散的。

10. 设  $\|\cdot\|$  是  $C^n$  上的一个向量范数,  $\{x^{(k)}\}$  是  $C^n$  上的一个向量序列, 如果当  $k \rightarrow \infty$  时, 有  $\|x^{(k)} - x\| \rightarrow 0$ , 则称  $\{x^{(k)}\}$  依范数  $\|\cdot\|$  收敛于向量  $x \in C^n$ 。简记为

$$x^{(k)} \xrightarrow{\|\cdot\|} x \quad (k \rightarrow \infty)$$

或  $\lim_{k \rightarrow \infty} x^{(k)} = x$  (依范数  $\|\cdot\|$ )。

11.  $C^n$  中向量序列  $\{x^{(k)}\}$  收敛于  $x$  的充要条件是, 对  $C^n$  上的任意一种向量范数  $\|\cdot\|$  都有

$$\lim_{k \rightarrow +\infty} \|x^{(k)} - x\| = 0.$$

证明: 设  $x^{(k)} = (\xi_1^{(k)}, \dots, \xi_n^{(k)})^T$ ,

$x = (\xi_1, \dots, \xi_n)^T$ , 则

$$\begin{aligned} |\xi_j^{(k)} - \xi_j| &\leq \max_j |\xi_j^{(k)} - \xi_j| = \|x^{(k)} - x\|_\infty \\ &\leq \sum_{j=1}^n |\xi_j^{(k)} - \xi_j| \end{aligned}$$

## §2.2 矩阵范数

1. 定义：如果  $C^{n \times n}$  上的一个实函数  $\|\cdot\| : C^{n \times n} \rightarrow R$  满足以下条件：

(1)  $\|A\| \geq 0$ ，且  $\|A\| = 0$  充要条件为  $A = 0$ （非负性）

(2) 对  $\lambda \in C$ ， $\|\lambda A\| = |\lambda| \|A\|$ （齐次性）

(3)  $\|A + B\| \leq \|A\| + \|B\|$ （三角不等式）

(4)  $\|AB\| \leq \|A\| \|B\|$ （相容性）

则称  $\|\cdot\|$  为是一个矩阵范数，而  $\|A\|$  为  $C^{n \times n}$  上  $A$  的范数（矩阵范数）

2. 例 1: 设  $A = (a_{ij})_{n \times n} \in C^{n \times n}$ , 规定

$$\|A\|_{m_1} = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \quad (m_1 \text{范数})$$

例 2: 设  $A = (a_{ij})_{n \times n} \in C^{n \times n}$ , 规定

$$\|A\|_{m_\infty} = n \max_{i,j} |a_{ij}| \quad (m_\infty \text{范数})$$



例 3: 设  $A = (a_{ij})_{n \times n} \in C^{n \times n}$ , 规定

$$\|A\|_F = \sqrt{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2} = \sqrt{\text{tr}(A^H A)} \quad (F \text{范数})$$

3. F 范数的酉不变性: 对酉矩阵  $U, V$ , 有

$$\|UA\|_F = \|AV\|_F = \|UAV\|_F = \|A\|_F$$

## 二. 算子范数

设  $\|\cdot\|$  是  $C^n$  上的向量范数, 定义  $C^{n \times n}$  上的函数为

$$\|A\|_m = \max_{\|x\|=1} \|Ax\|, \quad A \in C^{n \times n}. \quad (1)$$

1. 定理 2.9: 式 (1) 中定义的函数  $\|\cdot\|_m$  是  $C^{n \times n}$  上的范数, 并有  $\|Ax\| \leq \|A\|_m \|x\|$  对所有  $A \in C^{n \times n}$  和所有  $x \in C^n$  成立, 及对单位矩阵  $I$ ,  $\|I\|_m = 1$ .

2. 称由式 (1) 中定义的矩阵范数为算子范数, 或由向量范数  $\|\cdot\|$  诱导的矩阵范数。

2. 由向量 1, 2,  $\infty$  范数导出的矩阵范数

$$\|A\|_1, \|A\|_2, \|A\|_\infty$$

$$(1) \|A\|_1 = \max_j \sum_{i=1}^n |a_{ij}|, \quad (\text{极大列和范数})$$

$$(2) \|A\|_2 = \sqrt{\lambda_1}, \quad \lambda_1 \text{ 为 } A^H A \text{ 的最大特征值,}$$

(谱范数)

$$(3) \|A\|_\infty = \max_i \sum_{j=1}^n |a_{ij}|, \quad (\text{极大行和范数})$$

证明(1): 记  $A$  的第  $j$  列为  $a_j$ , 即

$A = (a_1, a_2, \dots, a_n)$ 。于是  $\|A\|_1 = \max_{1 \leq j \leq n} \|a_j\|_1$ 。如果  $x = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)^T \in C^n$ , 则

$$\begin{aligned}\|Ax\|_1 &= \left\| \sum_{j=1}^n \xi_j a_j \right\|_1 \leq \sum_{j=1}^n \|\xi_j a_j\|_1 = \sum_{j=1}^n |\xi_j| \|a_j\|_1 \\ &\leq \sum_{j=1}^n |\xi_j| \left( \max_{1 \leq j \leq n} \|a_j\|_1 \right) = \sum_{j=1}^n |\xi_j| \|A\|_1 = \|x\|_1 \|A\|_1.\end{aligned}$$

因而,  $\max_{\|x\|_1=1} \|Ax\|_1 \leq \|A\|_1$ .

设  $e_k$  是  $C^n$  中标准基的第  $k$  个向量, 则对任意  $k = 1, 2, \dots, n$ , 有

$$\max_{\|x\|_1=1} \|Ax\|_1 \geq \|Ae_k\|_1 = \|\alpha_k\|_1,$$

所以

$$\max_{\|x\|_1=1} \|Ax\|_1 \geq \max_{1 \leq k \leq n} \|\alpha_k\|_1 = \|A\|_1.$$

$$\text{故 } \|A\|_1 = \max_{\|x\|_1=1} \|Ax\|_1.$$

### 3. 2范数的性质 ( $U, V$ 为酉矩阵)

$$(1) \|UA\|_2 = \|AV\|_2 = \|UAV\|_2 = \|A\|_2$$

(2) 若  $A$  是正规矩阵, 且  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  是  $A$  的  $n$  个特征值, 则  $\|A\|_2 = \max_k |\lambda_k|$

另外还有:  $\|A^H\|_{m_1} = \|A\|_{m_1}, \quad \|A^H\|_F = \|A\|_F,$

$$\|A^H\|_{m_\infty} = \|A\|_{m_\infty}, \quad \|A^H\|_\infty = \|A\|_1,$$

$$\|A^H\|_1 = \|A\|_\infty, \quad \|A^H\|_2 = \|A\|_2.$$

例：设  $U$  是酉矩阵， $A = \begin{pmatrix} -1 & i & 0 \\ -i & 0 & -i \\ 0 & i & -1 \end{pmatrix}$ ，试计算

$$\max_{\|\mathbf{x}\|_1=4} \|\mathbf{Ax}\|_1 \quad \text{及} \quad \max_{\|U\mathbf{x}\|_2=3} \|\mathbf{Ax}\|_2.$$

解：首先设  $\mathbf{x} = 4\mathbf{y}$ ，则

$$\max_{\|\mathbf{x}\|_1=4} \|\mathbf{Ax}\|_1 = \max_{\|\mathbf{y}\|_1=1} 4\|\mathbf{Ax}\|_1 = 4\|\mathbf{A}\|_1 = 8.$$



其次设  $\mathbf{x} = 3\mathbf{U}^H\mathbf{y}$ , 则

$$\max_{\|\mathbf{U}\mathbf{x}\|_2=3} \|\mathbf{A}\mathbf{x}\|_2 = \max_{\|\mathbf{y}\|_2=1} 3\|\mathbf{A}\mathbf{U}^H\mathbf{y}\|_2 = 3\|\mathbf{A}\mathbf{U}^H\|_2 = 3\|\mathbf{A}\|_2.$$

而  $\mathbf{A}$  是 Hermite 矩阵, 其特征值为

$\lambda_1 = -2, \lambda_2 = -1, \lambda_3 = 1$ 。所以

$$\max_{\|\mathbf{U}\mathbf{x}\|_2=3} \|\mathbf{A}\mathbf{x}\|_2 = 3\|\mathbf{A}\|_2 = 3|\lambda_1| = 6.$$

## §2.3 矩阵范数与向量范数的相容性

1. 定义: 设  $\|\cdot\|_m$  是  $C^{n \times n}$  上的矩阵范数,  $\|\cdot\|_a$  是  $C^n$  上的向量范数, 如对任意  $A \in C^{n \times n}$  和  $x \in C^n$  都有

$$\|Ax\|_a \leq \|A\|_m \|x\|_a$$

则称向量范数  $\|\cdot\|_a$  与 矩阵范数  $\|\cdot\|_m$  是相容的。

## 2. 例 1: 向量 1 范数与矩阵 $m_1$ 范数相容。

证明: 设  $A = (a_{ij})_{n \times n}$ ,  $x = (\xi_1, \dots, \xi_n)^T$ , 则

$$\begin{aligned}\|Ax\|_1 &= \sum_{i=1}^n \left| \sum_{k=1}^n a_{ik} \xi_k \right| \leq \sum_{i=1}^n \left( \sum_{k=1}^n |a_{ik}| |\xi_k| \right) \\ &\leq \sum_{i=1}^n \left[ \left( \sum_{k=1}^n |a_{ik}| \right) \left( \sum_{k=1}^n |\xi_k| \right) \right] \\ &= \left( \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n |a_{ik}| \right) \left( \sum_{k=1}^n |\xi_k| \right) \\ &= \|A\|_{m_1} \|x\|_1\end{aligned}$$

例 2: 向量 2 范数与矩阵  $F$  范数相容。

$$\begin{aligned}\|Ax\|_2 &= \sqrt{\sum_{i=1}^n \left| \sum_{k=1}^n a_{ik} \xi_k \right|^2} \\ &\leq \sqrt{\sum_{i=1}^n \left( \sum_{k=1}^n |a_{ik}| |\xi_k| \right)^2} \\ &\leq \sqrt{\sum_{i=1}^n \left[ \left( \sum_{k=1}^n |a_{ik}|^2 \right) \left( \sum_{k=1}^n |\xi_k|^2 \right) \right]} \\ &= \|A\|_F \|x\|_2\end{aligned}$$

例 3: 向量的 1, 2,  $\infty$  范数均与矩阵的  $m_\infty$  范数相容

任何向量范数都存在与之相容的矩阵范数（算子范数），反之

3. 设  $\|\cdot\|_m$  是一个矩阵范数，则必存在与之相容的向量范数。

证明：对  $\mathbf{x} \in C^n$ ，记  $X$  是由  $n$  个  $\mathbf{x}$  为列向量组成的矩阵，即  $X = (\mathbf{x}, \mathbf{x}, \dots, \mathbf{x})^T \in C^{n \times n}$ 。定义  $C^n$  上函数  $\|\mathbf{x}\| = \|X\|_m$ 。易证  $\|\mathbf{x}\|$  是  $C^n$  上的范数，并且对任意  $A \in C^{n \times n}$ ，有

$$\begin{aligned}\|A\mathbf{x}\| &= \|(A\mathbf{x}, A\mathbf{x}, \dots, A\mathbf{x})\|_m = \|AX\|_m \\ &\leq \|A\|_m \|X\|_m = \|A\|_m \|\mathbf{x}\|,\end{aligned}$$

即向量范数  $\|\cdot\|$  与给定矩阵范数  $\|\cdot\|_m$  相容。