

## §3 算子范数

程光辉

2020 年 3 月 28 日

定义 1 设  $\|\bullet\|_a$  是  $\mathbf{P}^n$  上的向量范数,  $\|\bullet\|_m$  是  $\mathbf{P}^{n \times n}$  上的矩阵范数, 且

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

则称  $\|\bullet\|_m$  为与向量范数  $\|\bullet\|_a$  相容的矩阵范数.

例 1 设  $x \in \mathbf{P}^n$ ,  $A = (a_{ij}) \in \mathbf{P}^{n \times n}$ , 则

$$\|A\|_{m_1} = \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^n |a_{ij}|$$

是与向量范数  $\|\bullet\|_1$  相容的矩阵范数.

证明: 因为

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

所以,  $\|A\|_{m_1}$  是与向量范数  $\|\bullet\|_1$  相容的矩阵范数.

例 2 设  $x \in \mathbf{P}^n$ ,  $A = (a_{ij}) \in \mathbf{P}^{n \times n}$ , 则  $\|A\|_{m_2}$  是与  $\|x\|_2$  相容的矩阵范数.

证明: 因为

$$\begin{aligned}\|Ax\|_2^2 &= \sum_{i=1}^n |a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \cdots + a_{in}x_n|^2 \\ &\leq \sum_{i=1}^n \left( \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2 \right) \cdot \left( \sum_{j=1}^n |x_j|^2 \right) \\ &= \left( \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2 \right) \cdot \sum_{j=1}^n |x_j|^2 \\ &= \|A\|_{m_2}^2 \cdot \|x\|_2^2,\end{aligned}$$

所以,  $\|A\|_{m_2}$  是与  $\|x\|_2$  相容的矩阵范数.

对任意向量范数, 是否存在与之相容的矩阵范数?

定理 1 设  $\|x\|_a$  是  $\mathbf{P}^n$  上的向量范数,  $A \in \mathbf{P}^{n \times n}$ , 则

$$\|A\|_a = \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_a}{\|x\|_a} \left( = \max_{\|u\|_a=1} \|Au\|_a \right)$$

是与向量范数  $\|x\|_a$  相容的矩阵范数.

证明:

(1) 正定性: 因为  $A \neq 0$ , 则  $\mathbf{P}^n$  中存在  $x_0 \neq 0$ , 使  $Ax_0 \neq 0$ , 那么有  $\|Ax_0\|_a > 0, \|x_0\|_a > 0$ , 则

$$\|A\|_a \geq \frac{\|Ax_0\|_a}{\|x_0\|_a} > 0.$$

(2) 齐次性:

$$\begin{aligned}\|\lambda A\|_a &= \max_{x \neq 0} \frac{\|\lambda Ax\|_a}{\|x\|_a} \\ &= \max_{x \neq 0} \frac{|\lambda| \cdot \|Ax\|_a}{\|x\|_a} \\ &= |\lambda| \cdot \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_a}{\|x\|_a} \\ &= |\lambda| \cdot \|A\|_a.\end{aligned}$$

(3) 三角不等式:

$$\|A + B\|_a = \max_{x \neq 0} \frac{\|(A + B)x\|_a}{\|x\|_a}$$

$$\begin{aligned}
&\leq \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_a + \|Bx\|_a}{\|x\|_a} \\
&\leq \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_a}{\|x\|_a} + \max_{x \neq 0} \frac{\|Bx\|_a}{\|x\|_a} \\
&= \|A\|_a + \|B\|_a.
\end{aligned}$$

相容性:

因为

$$\|A\|_a = \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_a}{\|x\|_a},$$

则

$$\|A\|_a \geq \frac{\|Ax\|_a}{\|x\|_a},$$

故

$$\|Ax\|_a \leq \|A\|_a \cdot \|x\|_a.$$

**推论 1** 设  $\|x\|_a$  是  $\mathbf{P}^n$  上的向量范数,  $A, B \in \mathbf{P}^{n \times n}$ ,  $\|A\|_a$  是从属于  $\|x\|_a$  的算子范数, 则它是相容的矩阵范数, 即

$$\|AB\|_a \leq \|A\|_a \cdot \|B\|_a.$$

**证明:** 因为

$$\begin{aligned}
\|AB\|_a &= \max_{x \neq 0} \frac{\|ABx\|_a}{\|x\|_a} \\
&\leq \max_{x \neq 0} \frac{\|A\|_a \cdot \|Bx\|_a}{\|x\|_a} \\
&= \|A\|_a \cdot \max_{x \neq 0} \frac{\|Bx\|_a}{\|x\|_a} \\
&= \|A\|_a \cdot \|B\|_a,
\end{aligned}$$

得证.

**算子范数的特性**

(1) 它是所有与向量范数  $\|x\|_a$  相容的矩阵范数中最小的.

**证明:** 因为

$$\|Ax\|_a \leq \|A\| \cdot \|x\|_a \quad (\forall x \in \mathbf{P}^n),$$

则

$$\frac{\|Ax\|_a}{\|x\|_a} \leq \|A\| \quad (\forall 0 \neq x \in \mathbf{P}^n),$$

故

$$\|A\|_a = \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_a}{\|x\|_a} \leq \|A\|.$$

(2) 它的两种表达形式

$$\|A\|_a = \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_a}{\|x\|_a} \left( = \max_{\|u\|_a=1} \|Au\|_a \right).$$

(3) 它是自相容矩阵范数 (由推论 1).

**定理 2** 设  $\|\bullet\|_m$  是相容的矩阵范数, 则存在向量范数  $\|x\|$ , 使

$$\|Ax\| \leq \|A\|_m \cdot \|x\|.$$

**证明:** 定义如下映射, 证明此映射为向量范数即可.

$$\|x\| = \|xa^H\|_m, \quad 0 \neq a \in \mathbb{P}^n, \forall x \in \mathbb{P}^n$$

(1) 因为  $a \neq 0$ , 对任意非零向量  $x \in \mathbb{P}^n$ , 则有  $xa^H \neq 0$ , 即  $\|x\| = \|xa^H\|_m > 0$ .

(2)  $\|\lambda x\| = \|\lambda xa^H\|_m = |\lambda| \cdot \|xa^H\|_m$ .

(3)  $\|x+y\| = \|(x+y)a^H\|_m = \|xa^H + ya^H\|_m \leq \|xa^H\|_m + \|ya^H\|_m = \|x\| + \|y\|$ .

(4)  $\|Ax\| = \|Axa^H\|_m \leq \|A\|_m \cdot \|xa^H\|_m = \|A\|_m \cdot \|x\|$ .

**例 3** 取  $a = (1, 0, \dots, 0)^T, x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ , 则

$$\|x\| = \|xa^H\|_{m_2} = \left\| \begin{bmatrix} x_1 & 0 & \cdots & 0 \\ x_2 & 0 & \cdots & 0 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_n & 0 & \cdots & 0 \end{bmatrix} \right\|_{m_2} = \left( \sum_{i=1}^n |x_i|^2 \right)^{1/2} = \|x\|_2.$$

**定理 3** 如果  $\|\bullet\|_m : \mathbb{C}^{n \times n} \rightarrow \mathbb{R}$  是一相容的矩阵范数, 则对任意  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ , 有

$$|\lambda| \leq \|A\|_m,$$

其中  $\lambda$  是  $A$  的特征值.

**证明:** 因为  $Ax = \lambda x$ , 则

$$|\lambda| \cdot \|x\| = \|\lambda x\| = \|Ax\| \leq \|A\|_m \|x\|,$$

故

$$|\lambda| \leq \|A\|_m.$$

**例 4** 设  $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$ , 则从属于向量范数  $\|x\|_1$  的算子范数为

$$\|A\|_1 = \max_{1 \leq j \leq n} \left\{ \sum_{i=1}^n |a_{ij}| \right\},$$

称为极大列和范数.

证明: 设  $A = [a_1, a_2, \dots, a_n]$ , 则

$$\begin{aligned}\|Ax\|_1 &= \|x_1 a_1 + x_2 a_2 + \dots + x_n a_n\|_1 \\ &\leq \sum_{i=1}^n \|x_i a_i\|_1 \\ &= \sum_{i=1}^n |x_i| \cdot \|a_i\|_1 \\ &\leq \sum_{i=1}^n |x_i| \left( \max_{1 \leq i \leq n} \{\|a_i\|_1\} \right) \\ &= \max_{1 \leq i \leq n} \{\|a_i\|_1\} \|x\|_1,\end{aligned}$$

既有

$$\|A\|_1 = \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_1}{\|x\|_1} \leq \max_{1 \leq i \leq n} \{\|a_i\|_1\}, \quad (1)$$

不妨令

$$\|a_k\|_1 = \max_{1 \leq i \leq n} \{\|a_i\|_1\} = \max_{1 \leq i \leq n} \left\{ \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \right\},$$

若取  $\tilde{x} = [0 \ \dots \ 0 \ \lambda \ 0 \ \dots \ 0]^T$  ( $\lambda$  位于第  $k$  个位置), 则

$$\max_{x \neq 0} \|Ax\|_1 \geq \|A\tilde{x}\|_1 = \|\lambda a_k\|_1 = \|a_k\|_1 \cdot \|\tilde{x}\|_1,$$

因此,

$$\|A\|_1 = \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_1}{\|x\|_1} \geq \frac{\|A\tilde{x}\|_1}{\|\tilde{x}\|_1} = \|a_k\|_1 = \max_{1 \leq i \leq n} \left\{ \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \right\}. \quad (2)$$

所以, 由 (1), (2) 得证.

例 5 设  $A = (a_{ij}) \in \mathbb{C}^{m \times n}$ , 则从属于  $\|x\|_\infty$  的算子范数

$$\|A\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq m} \left( \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \right),$$

称为极大行和范数.

证明: 令  $x \in \mathbb{C}^n$ , 因为

$$\begin{aligned}\|Ax\|_\infty &= \max_{1 \leq i \leq m} \left\{ \left| \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \right| \right\} \\ &\leq \max_{1 \leq i \leq m} \left\{ \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \cdot |x_j| \right\}\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&\leq \max_{1 \leq i \leq m} \left\{ \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \cdot \max_{1 \leq j \leq n} |x_j| \right\} \\
&= \max_{1 \leq i \leq m} \left\{ \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \right\} \cdot \max_{1 \leq j \leq n} \{|x_j|\}
\end{aligned}$$

则

$$\|A\|_{\infty} = \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_{\infty}}{\|x\|_{\infty}} \leq \max_{1 \leq i \leq m} \left\{ \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \right\}. \quad (3)$$

不妨令

$$\sum_{j=1}^n |a_{kj}| = \max_{1 \leq i \leq m} \left( \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \right).$$

若  $A = 0$ , 显然.

假设  $A \neq 0$ ,  $\lambda > 0$ , 令  $z = (z_1, z_2, \dots, z_n)^T \in \mathbb{C}^n$ , 其中

$$\begin{cases} z_j = \frac{\lambda |a_{kj}|}{a_{kj}}, & (a_{kj} \neq 0) \\ z_j = \lambda, & (a_{kj} = 0) \end{cases}$$

则  $\|z\|_{\infty} = \lambda$ ,  $a_{kj}z_j = \lambda |a_{kj}|$ ,  $(j = 1, \dots, n)$ .

因为

$$\begin{aligned}
\max_{x \neq 0} \|Ax\|_{\infty} &\geq \|Az\|_{\infty} \\
&= \max_{1 \leq i \leq m} \left| \sum_{j=1}^n a_{ij} z_j \right| \\
&\geq \left| \sum_{j=1}^n a_{kj} z_j \right| \\
&= \lambda \sum_{j=1}^n |a_{kj}| \\
&= \|z\|_{\infty} \cdot \sum_{j=1}^n |a_{kj}|,
\end{aligned}$$

所以

$$\|A\|_{\infty} = \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_{\infty}}{\|x\|_{\infty}} \geq \frac{\|Az\|_{\infty}}{\|z\|_{\infty}} \geq \sum_{j=1}^n |a_{kj}| = \max_{1 \leq i \leq m} \left\{ \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \right\}. \quad (4)$$

综上, 由 (3), (4) 得证.

**定义 2** 设  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ ,  $\lambda_i$  是  $A$  的特征值, 则  $r(A) = \max_{1 \leq i \leq n} \{|\lambda_i|\}$  称为  $A$  的谱半径.

例 6 设  $A \in \mathbf{P}^{m \times n}$ , 则从属于  $\|x\|_2$  的算子范数 (又称为谱范数) 为

$$\|A\|_2 = \sqrt{r(A^H A)}.$$

证明: 因为对任意非零向量  $X \in \mathbf{C}^n$ , 都有

$$f(X) = X^H (A^H A) X = (AX)^H AX \geq 0,$$

则  $A^H A$  为半正定 Hermitian 矩阵, 特征值非负.

令矩阵  $A^H A$  的特征值为  $\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \cdots \geq \lambda_n \geq 0$ ,  $X_i$  是对应  $\lambda_i$  的单位正交特征向量, 对  $\forall u \in \mathbf{P}^n$  且  $\|u\|_2 = 1$ , 有

$$u = a_1 X_1 + a_2 X_2 + \cdots + a_n X_n,$$

那么

$$\|u\|_2^2 = u^H u = |a_1|^2 + |a_2|^2 + \cdots + |a_n|^2 = 1.$$

又

$$A^H A u = a_1 \lambda_1 X_1 + a_2 \lambda_2 X_2 + \cdots + a_n \lambda_n X_n,$$

即

$$\begin{aligned} \|Au\|_2^2 &= u^H A^H A u \\ &= \lambda_1 |a_1|^2 + \lambda_2 |a_2|^2 + \cdots + \lambda_n |a_n|^2 \\ &\leq \lambda_1 (|a_1|^2 + |a_2|^2 + \cdots + |a_n|^2) \\ &= \lambda_1. \end{aligned}$$

因此

$$\max_{\|u\|_2=1} \|Au\|_2 \leq \sqrt{\lambda_1}.$$

又因为

$$\|AX_1\|_2^2 = X_1^H A^H A X_1 = X_1^H \lambda_1 X_1 = \lambda_1,$$

故

$$\|A\|_2 = \max_{\|u\|_2=1} \|Au\|_2 = \sqrt{\lambda_1} = \sqrt{r(A^H A)}.$$

谱范数的性质

定理 4 设  $A \in \mathbf{C}^{n \times n}$ , 则

$$(1) \|A\|_2 = \|A^H\|_2 = \|A^T\|_2 = \|\bar{A}\|_2.$$

$$(2) \|A^H A\|_2 = \|A A^H\|_2 = \|A\|_2^2.$$

(3) 对任意  $n$  阶酉矩阵  $U$  及  $V$  都有

$$\|UA\|_2 = \|AV\|_2 = \|UAV\|_2 = \|A\|_2.$$

证明: (1) 由  $A^H Ax = \lambda x$ , 若  $\lambda = 0$ , 则  $A^H A$  非满秩, 那么  $AA^H$  也非满秩, 即  $\lambda = 0$  也是  $AA^H$  的特征值.

若  $\lambda \neq 0$ , 则  $y = Ax \neq 0$ , 那么

$$AA^H y = AA^H Ax = A(\lambda x) = \lambda Ax = \lambda y,$$

则  $\lambda$  也是  $AA^H$  的特征值.

同理可证:  $AA^H$  的特征值也是  $A^H A$  的特征值.

$$\|A\|_2 = \sqrt{r(A^H A)} = \sqrt{r(AA^H)} = \|A^H\|_2.$$

又因为

$$\begin{aligned} |\lambda E - (A^T)^H A^T| &= |\lambda E - (AA^H)^T| \\ &= |\lambda E - AA^H|, \end{aligned}$$

即  $(A^T)^H A^T$  和  $AA^H$  的特征值相同.

故

$$\|A\|_2 = \|A^H\|_2 = \|A^T\|_2 = \|\bar{A}\|_2.$$

(2) 因为

$$\|A^H A\|_2^2 = r[(A^H A)^H (A^H A)] = r[(A^H A)^2] = [r(A^H A)]^2,$$

所以

$$\|A^H A\|_2 = \|AA^H\|_2 = \|A\|_2^2.$$

$$(3) \|UA\|_2^2 = r[(UA)^H(UA)] = r[A^H U^H U A] = r(A^H A).$$

定理 5 设  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ , 则

$$(1) \|A\|_2 = \max_{\|x\|_2=\|y\|_2=1} |y^H Ax|,$$

$$(2) \|A\|_2^2 \leq \|A\|_1 \|A\|_\infty.$$

证明: (1) 因为

$$|y^H Ax| \leq \|y\|_2 \|Ax\|_2 \leq \|y\|_2 \|A\|_2 \|x\|_2 = \|A\|_2,$$



所以,

$$\max_{\|x\|_2=\|y\|_2=1} |y^H Ax| \leq \|A\|_2.$$

又因为

$$\|A\|_2 = \max_{\|x\|_2=1} \|Ax\|_2,$$

则存在单位向量  $x_0$ , 使得

$$\|A\|_2 = \|Ax_0\|_2 > 0.$$

取

$$y_0 = \frac{Ax_0}{\|Ax_0\|_2},$$

因此

$$|y_0^H Ax_0| = \left| \frac{(Ax_0)^H}{\|Ax_0\|_2} Ax_0 \right| = \|Ax_0\|_2 = \|A\|_2,$$

故

$$\max_{\|x\|_2=\|y\|_2=1} |y^H Ax| = \|A\|_2.$$

$$(2) \|A\|_2^2 = r(A^H A) \leq \|A^H A\|_1 \leq \|A^H\|_1 \|A\|_1 = \|A\|_1 \|A\|_\infty.$$

广义算子范数

定理 6 设  $\|\cdot\|_a, \|\cdot\|_b$  都是向量范数,  $A \in \mathbf{P}^{n \times n}$ , 则

$$\|A\|_{a,b} = \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_a}{\|x\|_b} \quad \left( = \max_{\|u\|_b=1} \|Au\|_a \right)$$

叫做  $\mathbf{P}^{n \times n}$  上的广义算子范数.

定理 7 设  $\|\cdot\|_a, \|\cdot\|_b$  与  $\|\cdot\|_c$  都是向量范数, 则

$$\|AB\|_{a,c} \leq \|A\|_{a,b} \|B\|_{b,c}.$$