

§ 2 方阵范数

一、定义与基本性质

定义 若矩阵 $A \in \mathbf{C}^{n \times n}$ 对应的实函数 $\|A\|$ 满足

- (1) 非负性: 若 $A = O$, 则 $\|A\| = 0$; 若 $A \neq O$, 则 $\|A\| > 0$;
- (2) 齐次性: $\|kA\| = |k|\|A\|$, $k \in \mathbf{C}$;
- (3) 三角不等式: $\|A+B\| \leq \|A\| + \|B\|$, $B \in \mathbf{C}^{n \times n}$;
- (4) 相容性: $\|AB\| \leq \|A\| \|B\|$, $B \in \mathbf{C}^{n \times n}$,

则称 $\|\cdot\|$ 是 $\mathbf{C}^{n \times n}$ 上的**矩阵范数**。

由于矩阵范数的前三条公理与向量范数一致, 因此矩阵范数具有向量范数所具有的性质, 如 $\| -A \| = \|A\|$, $\|A\| - \|B\| \leq \|A - B\|$, $\mathbf{C}^{n \times n}$ 上的任意两个矩阵范数等价。

二、常用矩阵范数之一——由向量范数推广

由于在矩阵范数定义中第四条相容性公理的出现, 使得在某些情形下, 由向量范数直接推广到矩阵范数时需做一些修改。

例 对于 $A = (a_{ij}) \in \mathbf{C}^{n \times n}$, 规定

$$\|A\|_{m_1} = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |a_{ij}| \quad (\text{这是向量 1-范数的直接推广}),$$

则 $\|A\|_{m_1}$ 是 $\mathbf{C}^{n \times n}$ 上的矩阵范数, 称之为 m_1 -范数。

证 前三条公理必成立, 只证公理 (4)。设 $B = (b_{ij})_{n \times n}$, 则

$$\begin{aligned} \|AB\|_{m_1} &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \left| \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj} \right| \leq \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \left(\sum_{k=1}^n |a_{ik}| |b_{kj}| \right) \leq \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \left(\sum_{k=1}^n |a_{ik}| \sum_{k=1}^n |b_{kj}| \right) \\ &= \left(\sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n |a_{ik}| \right) \left(\sum_{j=1}^n \sum_{k=1}^n |b_{kj}| \right) = \|A\|_{m_1} \|B\|_{m_1} \end{aligned}$$

例 对于 $A = (a_{ij}) \in \mathbf{C}^{n \times n}$, 规定

$$\|A\|_F = \sqrt{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2} = [\text{tr}(A^H A)]^{\frac{1}{2}} \quad (\text{向量 2-范数的推广})$$

则 $\|A\|_F$ 是 $C^{n \times n}$ 上的矩阵范数, 称之为 **Frobenius 范数**, 简称 **F-范数**。

$$\begin{aligned} \text{证 } \|AB\|_F &= \sqrt{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \left| \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj} \right|^2} \leq \sqrt{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \left(\sum_{k=1}^n |a_{ik}| |b_{kj}| \right)^2} \leq \\ &= \sqrt{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \left[\left(\sum_{k=1}^n |a_{ik}|^2 \right)^{\frac{1}{2}} \left(\sum_{k=1}^n |b_{kj}|^2 \right)^{\frac{1}{2}} \right]^2} = \sqrt{\sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n |a_{ik}|^2} \sqrt{\sum_{j=1}^n \sum_{k=1}^n |b_{kj}|^2} = \|A\|_F \|B\|_F \end{aligned}$$

如果把向量的 ∞ -范数直接推广为 $\|A\| = \max_{i,j} |a_{ij}|$, 则前三条公理必满足, 但

相容性公理却不成立。如取 $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$, $B = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$, 则 $AB = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$,

$\|AB\| = 2$, $\|A\| = \|B\| = 1$ 。可见, $\|AB\| \leq \|A\| \|B\|$ 不成立, 因此要做适当修改。

例 对于 $A = (a_{ij}) \in C^{n \times n}$, 规定

$$\|A\|_{m_\infty} = n \max_{i,j} |a_{ij}|,$$

则 $\|A\|_{m_\infty}$ 是 $C^{n \times n}$ 上的矩阵范数, 称为 m_∞ -范数。

$$\begin{aligned} \text{证 } \|AB\|_{m_\infty} &= n \max_{i,j} \left| \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj} \right| \leq n \max_{i,j} \left(\sum_{k=1}^n |a_{ik}| |b_{kj}| \right) \leq n \max_{i,k} |a_{ik}| \max_{i,j} \left(\sum_{k=1}^n |b_{kj}| \right) \\ &\leq n \max_{i,k} |a_{ik}| n \max_{k,j} |b_{kj}| = \|A\|_{m_\infty} \|B\|_{m_\infty} \end{aligned}$$

对于矩阵的 m_1 -, F-和 m_∞ -范数, 有如下一些性质。

性质 1 $\|A\| = \|A^H\|$ (m_1 -, F-, m_∞ -范数)

性质 2 设 $A = (a_1, a_2, \dots, a_n)$, 即 A 按列分块, 则

$$\begin{aligned} \|A\|_{m_1} &= \|a_1\|_1 + \dots + \|a_n\|_1, \quad \|A\|_F = \sqrt{\|a_1\|_2^2 + \dots + \|a_n\|_2^2}, \\ \|A\|_{m_\infty} &= n \max(\|a_1\|_\infty, \dots, \|a_n\|_\infty). \end{aligned}$$

$F \rightarrow 2$

性质 3 设 $A \in C^{n \times n}$, U 和 V 为任意 n 阶酉矩阵, 则

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

证 法 1.

$$\|UA\|_F = \|(Ua_1, \dots, Ua_n)\|_F = \sqrt{\|Ua_1\|_2^2 + \dots + \|Ua_n\|_2^2} = \sqrt{\|a_1\|_2^2 + \dots + \|a_n\|_2^2} = \|A\|_F$$

法 2. $\|UA\|_F = \{\text{tr}[(UA)^H(UA)]\}^{\frac{1}{2}} = \{\text{tr}(A^H U^H U A)\}^{\frac{1}{2}} = \{\text{tr}(A^H A)\}^{\frac{1}{2}} = \|A\|_F$

而

$$\|AV\|_F = \|(AV)^H\|_F = \|V^H A^H\|_F = \|A^H\|_F = \|A\|_F$$

最后

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

证毕

这一性质称为 F-范数的酉不变性。

三、与向量范数的相容问题

定义 设 $\|\bullet\|_M$ 是 $\mathbf{C}^{n \times n}$ 上的矩阵范数, $\|\bullet\|_v$ 是 \mathbf{C}^n 上的向量范数, 若对任意

$A \in \mathbf{C}^{n \times n}$ 和 $x \in \mathbf{C}^n$ 都有 $\|Ax\|_v \leq \|A\|_M \|x\|_v$, 则称 矩阵范数 $\|\bullet\|_M$ 与向量范数 $\|\bullet\|_v$ 相容。

例 矩阵 m_1 -范数与向量 1-范数相容。

证 设 $A = (a_{ij})_{n \times n}$, $x = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)^T$, 则

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

例 矩阵 F-范数与向量 2-范数相容。

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

例 矩阵 m_∞ -范数与向量 1-, 2-, ∞ -范数均相容。

$$\begin{aligned} \|Ax\|_1 &= \sum_{i=1}^n \left| \sum_{k=1}^n a_{ik} \xi_k \right| \leq \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n |a_{ik}| |\xi_k| \leq \max_{i,k} |a_{ik}| \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n |\xi_k| \\ &= n \max_{i,k} |a_{ik}| \sum_{k=1}^n |\xi_k| = \|A\|_{m_\infty} \|x\|_1 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \|Ax\|_2 &= \sqrt{\sum_{i=1}^n \left| \sum_{k=1}^n a_{ik} \xi_k \right|^2} \leq \sqrt{\sum_{i=1}^n \left(\sum_{k=1}^n |a_{ik}| |\xi_k| \right)^2} \leq \sqrt{\sum_{i=1}^n \left(\sum_{k=1}^n |a_{ik}|^2 \sum_{k=1}^n |\xi_k|^2 \right)} \\ &= \|x\|_2 \sqrt{\sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n |a_{ik}|^2} \leq \|x\|_2 n \max_{i,k} |a_{ik}| = \|A\|_{m_\infty} \|x\|_2 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\|Ax\|_\infty &= \max_i \left| \sum_{k=1}^n a_{ik} \xi_k \right| \leq \max_i \sum_{k=1}^n |a_{ik}| |\xi_k| \leq \max_k |\xi_k| \max_i \sum_{k=1}^n |a_{ik}| \\ &\leq \|x\|_\infty n \max_{i,k} |a_{ik}| = \|A\|_{m_\infty} \|x\|_\infty\end{aligned}$$

定理 设 $\|\bullet\|_M$ 是 $\mathbf{C}^{n \times n}$ 的矩阵范数，则总存在 \mathbf{C}^n 的向量范数与之相容。

证 任意取定 $\mathbf{0} \neq \mathbf{a} \in \mathbf{C}^n$ ，对任意的 $\mathbf{x} \in \mathbf{C}^n$ ，规定

$$\|x\|_v = \|xa^T\|_M$$

则 (1) $\|\mathbf{0}\|_v = \|\mathbf{0}a^T\|_M = \|\mathbf{0}\|_M = 0$ ；当 $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ 时， $xa^T \neq \mathbf{0}$ ，于是 $\|x\|_v = \|xa^T\|_M > 0$ ；

(2) $\|kx\|_v = \|(kx)a^T\|_M = \|k(xa^T)\|_M = |k| \|xa^T\|_M = |k| \|x\|_v$ ；

(3) $\|x+y\|_v = \|(x+y)a^T\|_M \leq \|xa^T\|_M + \|ya^T\|_M = \|x\|_v + \|y\|_v$

故 $\|\bullet\|_v$ 是向量范数。又

$$\|Ax\|_v = \|(Ax)a^T\|_M = \|A(xa^T)\|_M \leq \|A\|_M \|xa^T\|_M = \|A\|_M \|x\|_v \quad \text{证毕}$$

由于 $\mathbf{a} \neq \mathbf{0}$ 的任意性，因此我们可以构造出与 $\|\bullet\|_M$ 相容的无穷多向量范数。

例 求与矩阵 m_∞ -范数相容的向量范数。

解 取 $\mathbf{a} = (\frac{1}{n}, \frac{1}{n}, \dots, \frac{1}{n})^T$ ，对于 $\mathbf{x} = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)^T \in \mathbf{C}^n$ 有

$$\|x\|_v = \|xa^T\|_{m_\infty} = \left\| \begin{pmatrix} \frac{\xi_1}{n} & \dots & \frac{\xi_1}{n} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\xi_n}{n} & \dots & \frac{\xi_n}{n} \end{pmatrix} \right\| = n \max_i \left| \frac{\xi_i}{n} \right| = \max_i |\xi_i| = \|x\|_\infty$$

四、常用矩阵范数之二——由向量范数导出

单位矩阵在矩阵乘法中的作用类似于 1 在数的乘法中的作用，但对于已知的矩阵范数有 $\|I_n\|_{m_1} = n$ ， $\|I_n\|_F = \sqrt{n}$ ， $\|I_n\|_{m_\infty} = n$ ，当 n 变化时，以上三种矩阵范数的值均发生变化，这对于一些理论分析带来不便。对于一般的矩阵范数，总有 $\|I_n\| \geq 1$ ，这是因为

$$\|x\|_v = \|Ix\|_v \leq \|I\| \|x\|_v, \quad \forall x \in \mathbf{C}^n$$

所以 $\|I\| \geq 1$ （其中 $\|\bullet\|_v$ 是与 $\|\bullet\|$ 相容的向量范数）。

那么能否构造出使 $\|I_n\| \equiv 1$ 的矩阵范数呢？

定理 已知 \mathbf{C}^n 的向量范数 $\|\bullet\|_v$ ，对任意 $A \in \mathbf{C}^{n \times n}$ ，规定

$$\|A\| = \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_v}{\|x\|_v} = \max_{\|x\|_v=1} \|Ax\|_v$$

则 $\|\bullet\|$ 是 $\mathbf{C}^{n \times n}$ 上与向量范数 $\|\bullet\|_v$ 相容的矩阵范数，且 $\|I\| = 1$ ，称之为由向量范数 $\|\bullet\|_v$ 导出的矩阵范数或从属向量范数 $\|\bullet\|_v$ 的矩阵范数，简称导出范数或从属范数（也称为算子范数）。

证 $\|I_n\| = \max_{x \neq 0} \frac{\|Ix\|_v}{\|x\|_v} = 1;$

由 $\|A\| = \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_v}{\|x\|_v} \geq \frac{\|Ax\|_v}{\|x\|_v}$ 得 $\|Ax\|_v \leq \|A\| \|x\|_v$ ；又对 $x = 0$ 该式成立，故 $\|\bullet\|$

与向量范数 $\|\bullet\|_v$ 相容。

(1) 当 $A = O$ 时， $\|A\| = 0$ ；当 $A \neq O$ 时，存在 x_0 使 $Ax_0 \neq 0$ ，从而 $\|A\| \geq \frac{\|Ax_0\|_v}{\|x_0\|_v} > 0$ ；

(2) $\|kA\| = \max_{x \neq 0} \frac{\|(kA)x\|_v}{\|x\|_v} = |k| \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_v}{\|x\|_v} = |k| \|A\|$ ；

(3) $\|A+B\| = \max_{x \neq 0} \frac{\|(A+B)x\|_v}{\|x\|_v} \leq \max_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_v}{\|x\|_v} + \max_{x \neq 0} \frac{\|Bx\|_v}{\|x\|_v} = \|A\| + \|B\|$ ；

(4) $\|AB\| = \max_{x \neq 0} \frac{\|(AB)x\|_v}{\|x\|_v} \leq \|A\| \max_{x \neq 0} \frac{\|Bx\|_v}{\|x\|_v} = \|A\| \|B\|$ 。

证毕

定理 设 $A \in \mathbf{C}^{n \times n}$ ，则由向量 1-, 2-, ∞ -范数导出的矩阵范数依次为

(1) $\|A\|_1 = \max_j \sum_{i=1}^n |a_{ij}|$ 称为矩阵 1-范数或列和范数；

(2) $\|A\|_\infty = \max_i \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$ 称为矩阵 ∞ -范数或行和范数；

(3) $\|A\|_2 = \sqrt{\lambda_{\max}(A^H A)}$ 称为矩阵 2-范数或谱范数；

证 (1) 对 $x = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)^T \neq 0$ 有

$$\|\mathbf{Ax}\|_1 = \sum_{i=1}^n \left| \sum_{j=1}^n a_{ij} \xi_j \right| \leq \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n |a_{ik}| |\xi_k| = \sum_{k=1}^n |\xi_k| \left(\sum_{i=1}^n |a_{ik}| \right) \leq$$

$$\left(\max_j \sum_{i=1}^n |a_{ij}| \right) \left(\sum_{j=1}^n |\xi_j| \right) = \left(\max_j \sum_{i=1}^n |a_{ij}| \right) \|\mathbf{x}\|_1$$

即 $\frac{\|\mathbf{Ax}\|_1}{\|\mathbf{x}\|_1} \leq \max_j \sum_{i=1}^n |a_{ij}|$ 。下证可以取得 $\mathbf{x}^{(0)}$ 达到右边的值。

设 $\sum_{i=1}^n |a_{ik}| = \max_j \sum_{i=1}^n |a_{ij}|$ ，取 $\mathbf{x}^{(0)} = (\xi_1^{(0)}, \xi_2^{(0)}, \dots, \xi_n^{(0)})^T$ ，其中 $\xi_j^{(0)} = \begin{cases} 1, & j = k \\ 0, & j \neq k \end{cases}$ ，

则 $\|\mathbf{x}^{(0)}\|_1 = 1$ ，且

$$\frac{\|\mathbf{Ax}^{(0)}\|_1}{\|\mathbf{x}^{(0)}\|_1} = \sum_{i=1}^n \left| \sum_{j=1}^n a_{ij} \xi_j^{(0)} \right| = \sum_{i=1}^n |a_{ik}| = \max_j \sum_{i=1}^n |a_{ij}|$$

故 $\|\mathbf{A}\|_1 = \max_{\mathbf{x} \neq \mathbf{0}} \frac{\|\mathbf{Ax}\|_1}{\|\mathbf{x}\|_1} = \max_j \sum_{i=1}^n |a_{ij}|$ 。

$$(2) \quad \|\mathbf{A}\|_\infty = \max_i \sum_{j=1}^n |a_{ij} \xi_j| \leq \max_i \sum_{j=1}^n |a_{ij}| |\xi_j| \leq \max_j |\xi_j| \max_i \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$$

即 $\frac{\|\mathbf{Ax}\|_\infty}{\|\mathbf{x}\|_\infty} \leq \max_i \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$ ，也即 $\|\mathbf{A}\|_\infty = \max_{\mathbf{x} \neq \mathbf{0}} \frac{\|\mathbf{Ax}\|_\infty}{\|\mathbf{x}\|_\infty} \leq \max_i \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$ 。

又设 $\sum_{j=1}^n |a_{jk}| = \max_i \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$ ，取 $\mathbf{x}^{(1)} = (\xi_1^{(1)}, \xi_2^{(1)}, \dots, \xi_n^{(1)})^T \in \mathbf{C}^n$ ，其中

$$\xi_j^{(1)} = \begin{cases} \frac{|a_{kj}|}{a_{kj}}, & a_{kj} \neq 0 \\ 1, & a_{kj} = 0 \end{cases}, \quad \text{则 } \|\mathbf{x}^{(1)}\|_\infty = 1, \quad \text{且由 } \mathbf{Ax}^{(1)} = (*, \dots, *, \sum_{j=1}^n |a_{kj}|, *, \dots, *)^T, \text{ 得}$$

$$\|\mathbf{A}\|_\infty = \max_{\mathbf{x} \neq \mathbf{0}} \frac{\|\mathbf{Ax}\|_\infty}{\|\mathbf{x}\|_\infty} \geq \frac{\|\mathbf{Ax}^{(1)}\|_\infty}{\|\mathbf{x}^{(1)}\|_\infty} = \max_i \left| \sum_{j=1}^n a_{ij} \xi_j^{(1)} \right| \geq \sum_{i=1}^n |a_{ik}| = \max_j \sum_{i=1}^n |a_{ij}|$$

故 $\|\mathbf{A}\|_\infty = \max_{\mathbf{x} \neq \mathbf{0}} \frac{\|\mathbf{Ax}\|_\infty}{\|\mathbf{x}\|_\infty} = \max_i \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$ 。

(3) 先证 $\mathbf{A}^H \mathbf{A}$ 的特征值全非负。设 $\mathbf{A}^H \mathbf{Ax} = \lambda \mathbf{x}$ ， $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ ，则

$$0 \leq \|\mathbf{Ax}\|_2^2 = (\mathbf{Ax}, \mathbf{Ax}) = \mathbf{x}^H \mathbf{A}^H \mathbf{Ax} = \lambda \mathbf{x}^H \mathbf{x} = \lambda \|\mathbf{x}\|_2^2$$

所以 $\lambda \geq 0$ 。

设 $\mathbf{A}^H \mathbf{A}$ 的 n 个特征值为 $\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \cdots \geq \lambda_n \geq 0$ ，则存在 n 阶酉矩阵 \mathbf{U} ，使

$$\mathbf{U}^H \mathbf{A}^H \mathbf{A} \mathbf{U} = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n)$$

设 $\mathbf{U} = (\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \cdots, \mathbf{u}_n)$ ，则 $\mathbf{u}_i^H \mathbf{u}_j = \begin{cases} 1, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases}$ 。由于 $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \cdots, \mathbf{u}_n$ 线性无关，对任意

$\mathbf{x} \in \mathbf{C}^n$ 有 $\mathbf{x} = k_1 \mathbf{u}_1 + k_2 \mathbf{u}_2 + \cdots + k_n \mathbf{u}_n$ ，从而

$$\begin{aligned} \|\mathbf{Ax}\|_2 &= \sqrt{\mathbf{x}^H \mathbf{A}^H \mathbf{A} \mathbf{x}} = \\ &= \sqrt{\mathbf{x}^H \mathbf{A}^H \mathbf{A} (k_1 \mathbf{u}_1 + \cdots + k_n \mathbf{u}_n)} = \sqrt{\mathbf{x}^H (k_1 \lambda_1 \mathbf{u}_1 + \cdots + k_n \lambda_n \mathbf{u}_n)} = \\ &= \sqrt{(k_1 \bar{\mathbf{u}}_1^H + \cdots + k_n \bar{\mathbf{u}}_n^H) (k_1 \lambda_1 \mathbf{u}_1 + \cdots + k_n \lambda_n \mathbf{u}_n)} = \\ &= \sqrt{\lambda_1 |k_1|^2 + \cdots + \lambda_n |k_n|^2} \leq \sqrt{\lambda_1} \sqrt{|k_1|^2 + \cdots + |k_n|^2} \end{aligned}$$

又 $\|\mathbf{x}\|_2 = \sqrt{\mathbf{x}^H \mathbf{x}} = \sqrt{|k_1|^2 + \cdots + |k_n|^2}$ ，即有 $\frac{\|\mathbf{Ax}\|_2}{\|\mathbf{x}\|_2} \leq \sqrt{\lambda_1}$ 。取 $\mathbf{x} = \mathbf{u}_1$ ，则

$$\frac{\|\mathbf{Au}_1\|_2}{\|\mathbf{u}_1\|_2} = \|\mathbf{Au}_1\|_2 = \sqrt{\mathbf{u}_1^H \mathbf{A}^H \mathbf{A} \mathbf{u}_1} = \sqrt{\lambda_1 \mathbf{u}_1^H \mathbf{u}_1} = \sqrt{\lambda_1}$$

故 $\|\mathbf{A}\|_2 = \max_{\mathbf{x} \neq \mathbf{0}} \frac{\|\mathbf{Ax}\|_2}{\|\mathbf{x}\|_2} = \sqrt{\lambda_1}$ 。证毕

性质 1 $\|\mathbf{A}^H\|_1 = \|\mathbf{A}\|_\infty$ ， $\|\mathbf{A}^H\|_\infty = \|\mathbf{A}\|_1$ ， $\|\mathbf{A}^H\|_2 = \|\mathbf{A}\|_2$ 。

证 前两式易证。为证第三式，先证 $\mathbf{A}^H \mathbf{A}$ 与 $\mathbf{A} \mathbf{A}^H$ 非零特征值相同。

设 $\mathbf{A}^H \mathbf{A} \mathbf{x} = \lambda \mathbf{x}$ ， $\lambda \neq 0$ 且 $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ 。因为 $\lambda \mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ ，所以 $\mathbf{y} = \mathbf{A} \mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ 。从而

$$\mathbf{A} \mathbf{A}^H \mathbf{y} = \mathbf{A} \mathbf{A}^H (\mathbf{A} \mathbf{x}) = \mathbf{A} (\lambda \mathbf{x}) = \lambda \mathbf{A} \mathbf{x} = \lambda \mathbf{y}$$

即 $\mathbf{y} \neq \mathbf{0}$ 是 $\mathbf{A} \mathbf{A}^H$ 对应 λ 的特征向量。同理可证 $\mathbf{A} \mathbf{A}^H$ 的任一非零特征值也是 $\mathbf{A}^H \mathbf{A}$ 的特征值。故

$$\|\mathbf{A}^H\|_2 = \sqrt{\mathbf{A} \mathbf{A}^H \text{ 的最大特征值}} = \sqrt{\mathbf{A}^H \mathbf{A} \text{ 的最大特征值}} = \|\mathbf{A}\|_2 \quad \text{证毕}$$

性质 2 $\|\mathbf{UA}\|_2 = \|\mathbf{AV}\|_2 = \|\mathbf{UAV}\|_2 = \|\mathbf{A}\|_2$ ，其中 $\mathbf{A} \in \mathbf{C}^{n \times n}$ ， \mathbf{U} 和 \mathbf{V} 是 n 阶酉矩阵，即 2-范数具有酉不变性质。

证 $\|\mathbf{UA}\|_2 = \sqrt{(\mathbf{UA})^H (\mathbf{UA}) \text{ 的最大特征值}} = \sqrt{\mathbf{A}^H \mathbf{A} \text{ 的最大特征值}} = \|\mathbf{A}\|_2$

$$\|AV\|_2 = \|V^H A^H\|_2 = \|A^H\|_2 = \|A\|_2, \quad \|UAV\|_2 = \|AV\|_2 = \|A\|_2. \quad \text{证毕}$$

例 已知矩阵 $A = \begin{pmatrix} -1 & 0 & 2 & 1+i \\ 3 & 5 & -1 & 0 \\ 1 & 2 & 0 & -1 \\ -i & 1 & 2 & -4 \end{pmatrix}$, 求 m_1 -, F-, m_∞ -, 1-, ∞ -范数。

解 $\|A\|_{m_1} = 1 + 2 + \sqrt{2} + 3 + 5 + 1 + 1 + 2 + 1 + 1 + 1 + 2 + 4 = 24 + \sqrt{2};$

$$\|A\|_F = \sqrt{1 + 4 + 2 + 9 + 25 + 1 + 1 + 4 + 1 + 1 + 1 + 4 + 16} = \sqrt{70};$$

$$\|A\|_{m_\infty} = 4 \times 5 = 20; \quad \|A\|_1 = \max\{6, 8, 5, 5 + \sqrt{2}\} = 8;$$

$$\|A\|_\infty = \max\{3 + \sqrt{2}, 9, 4, 8\} = 9.$$