



第三章 矩阵的范数与幂级数

3.1 向量范数

3.2 矩阵范数

3.3 矩阵的算子范数

3.4 矩阵序列

3.5 矩阵幂级数的收敛性



3.1 向量范数

定义1 设 V 是数域 P 上的线性空间, 如果对 V 中任意向量 $\mathbf{x}$, 都有一个**非负实数** $\|\mathbf{x}\|$ 与之对应, 且满足:

- ① 正定性: $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ 时, $\|\mathbf{x}\| > 0$,
- ② 齐次性: $\|\lambda\mathbf{x}\| = |\lambda| \|\mathbf{x}\|$, $\lambda \in P$,
- ③ 三角不等式: $\|\mathbf{x} + \mathbf{y}\| \leq \|\mathbf{x}\| + \|\mathbf{y}\|$,

就称 $\|\mathbf{x}\|$ 是向量 $\mathbf{x}$ 的**范数**, 并称定义了范数的线性空间为**赋范空间**.



注 内积空间必定是赋范空间, 但反之未必.

向量范数的性质:

- ① $\|\mathbf{x}\| = 0 \Leftrightarrow \mathbf{x} = \mathbf{0};$
- ② 若 $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$, 则 $\frac{\mathbf{x}}{\|\mathbf{x}\|}$ 为单位向量;
- ③ $\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\| \geq |\|\mathbf{x}\| - \|\mathbf{y}\||.$



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

$$\|\mathbf{x}\|_1 = \sum_{k=1}^n |\xi_k|,$$

证明 $\|\mathbf{x}\|_1$ 为向量范数. 称此范数为**1-范数**.

证明 ①若 $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$, 则存在某个 $\xi_j \neq 0$, 于是

$$\begin{aligned} \|\mathbf{x}\|_1 &= \sum_{k=1}^n |\xi_k| \\ &\geq |\xi_j| > 0; \end{aligned}$$



② 计算可得

$$\begin{aligned}\|\lambda \mathbf{x}\|_1 &= \sum_{k=1}^n |\lambda \xi_k| \\ &= \sum_{k=1}^n |\lambda| \cdot |\xi_k| \\ &= |\lambda| \sum_{k=1}^n |\xi_k| \\ &= |\lambda| \cdot \|\mathbf{x}\|_1;\end{aligned}$$



③ 再设 $\mathbf{y} = (\zeta_1, \zeta_2, \dots, \zeta_n)^T$, 则

$$\|\mathbf{x} + \mathbf{y}\|_1 = \sum_{k=1}^n |\xi_k + \zeta_k|$$

$$\leq \sum_{k=1}^n (|\xi_k| + |\zeta_k|)$$

$$= \sum_{k=1}^n |\xi_k| + \sum_{k=1}^n |\zeta_k|$$
$$= \|\mathbf{x}\|_1 + \|\mathbf{y}\|_1.$$



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

$$\|\mathbf{x}\|_2 = \sqrt{\sum_{k=1}^n |\xi_k|^2},$$

证明 $\|\mathbf{x}\|_2$ 为向量范数. 称此范数为**2-范数**.

证明 $\|\mathbf{x}\|_2$ 就是 $\mathbf{C}^n$ 中**标准内积**所定义的范数,
即

$$\|\mathbf{x}\|_2 = \sqrt{(\mathbf{x}, \mathbf{x})}.$$



例3 设 $\mathbf{x} = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)^T \in \mathbf{C}^n$, 定义

$$\|\mathbf{x}\|_{\infty} = \max_{0 \leq k \leq n} |\xi_k|,$$

证明 $\|\mathbf{x}\|_{\infty}$ 为向量范数, 此范数称为 ∞ -范数.

证明 ① 当 $\mathbf{x}$ 非零时, ξ_k 不全为零, 因此 $|\xi_k|$ 中至少有一个大于零, 于是

$$\max_{0 \leq k \leq n} |\xi_k| > 0.$$



② 计算可得

$$\begin{aligned}\|\lambda \mathbf{x}\|_{\infty} &= \max_{0 \leq k \leq n} |\lambda \xi_k| = \max_{0 \leq k \leq n} |\lambda| \cdot |\xi_k| \\ &= |\lambda| \max_{0 \leq k \leq n} |\xi_k| = |\lambda| \cdot \|\mathbf{x}\|_{\infty},\end{aligned}$$

③ 再设 $\mathbf{y} = (\zeta_1, \zeta_2, \dots, \zeta_n)^T$, 则

$$\begin{aligned}\|\mathbf{x} + \mathbf{y}\|_{\infty} &= \max_{0 \leq k \leq n} |\xi_k + \zeta_k| \\ &\leq \max_{0 \leq k \leq n} (|\xi_k| + |\zeta_k|) \\ &\leq \max_{0 \leq k \leq n} |\xi_k| + \max_{0 \leq k \leq n} |\zeta_k| \\ &= \|\mathbf{x}\|_{\infty} + \|\mathbf{y}\|_{\infty}.\end{aligned}$$



注 在 $\mathbf{C}^n$ 中, 对 $\mathbf{x} = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)^T$, 定义

$$\|\mathbf{x}\|_p = \left(\sum_{k=1}^n |\xi_k|^p \right)^{\frac{1}{p}}, \quad 1 \leq p < +\infty,$$

可以证明 $\|\mathbf{x}\|_p$ 为向量范数, 称之为 **p -范数**.



命题 $\lim_{p \rightarrow +\infty} \|\mathbf{x}\|_p = \|\mathbf{x}\|_\infty$.

证明 设 $\mathbf{x} = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)^T$, 若 $\mathbf{x} = \mathbf{0}$, 则结论显然.

若 $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$, 则 $\|\mathbf{x}\|_\infty > 0$, 且

$$\begin{aligned} \|\mathbf{x}\|_p &= \left(\sum_{k=1}^n |\xi_k|^p \right)^{\frac{1}{p}} \\ &= \|\mathbf{x}\|_\infty \left(\sum_{k=1}^n \frac{|\xi_k|^p}{\|\mathbf{x}\|_\infty^p} \right)^{\frac{1}{p}}. \end{aligned}$$



$$\|\mathbf{x}\|_p = \left(\sum_{k=1}^n |\xi_k|^p \right)^{\frac{1}{p}} = \|\mathbf{x}\|_\infty \left(\sum_{k=1}^n \frac{|\xi_k|^p}{\|\mathbf{x}\|_\infty^p} \right)^{\frac{1}{p}}.$$

注意到 $0 \leq |\xi_k| \leq \|\mathbf{x}\|_\infty$, 且存在某个 k_0 使得 $\xi_{k_0} = \|\mathbf{x}\|_\infty$, 所以

$$1 \leq \sum_{k=1}^n \frac{|\xi_k|^p}{\|\mathbf{x}\|_\infty^p} \leq n$$

于是

$$\|\mathbf{x}\|_\infty \leq \|\mathbf{x}\|_p \leq \sqrt[p]{n} \|\mathbf{x}\|_\infty.$$



$$\|\mathbf{x}\|_{\infty} \leq \|\mathbf{x}\|_p \leq \sqrt[p]{n} \|\mathbf{x}\|_{\infty},$$

由于

$$\lim_{p \rightarrow +\infty} \sqrt[p]{n} = 1,$$

故有

$$\lim_{p \rightarrow +\infty} \|\mathbf{x}\|_p = \|\mathbf{x}\|_{\infty}.$$



例4 设 $\|\cdot\|_a$ 是 $\mathbf{C}^m$ 上的一种向量范数, $\mathbf{A} \in \mathbf{C}^{m \times n}$ 的**列线性无关**, 对 $\mathbf{x} \in \mathbf{C}^n$, 定义 $\|\mathbf{x}\|_b = \|\mathbf{Ax}\|_a$, 证明 $\|\mathbf{x}\|_b$ 是 $\mathbf{C}^n$ 中的向量范数.

证明 ① 因为 $\mathbf{A}$ 的列线性无关, 所以当 $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ 时, 有 $\mathbf{Ax} \neq \mathbf{0}$, 即得

$$\|\mathbf{x}\|_b = \|\mathbf{Ax}\|_a > 0.$$

② 计算得

$$\begin{aligned} \|\lambda \mathbf{x}\|_b &= \|\mathbf{A}(\lambda \mathbf{x})\|_a = \|\lambda \mathbf{Ax}\|_a \\ &= |\lambda| \|\mathbf{Ax}\|_a = |\lambda| \|\mathbf{x}\|_b. \end{aligned}$$



③ 再设 $\mathbf{y} \in \mathbf{C}^n$, 则

$$\begin{aligned}\|\mathbf{x} + \mathbf{y}\|_b &= \|\mathbf{A}(\mathbf{x} + \mathbf{y})\|_a = \|\mathbf{Ax} + \mathbf{Ay}\|_a \\ &\leq \|\mathbf{Ax}\|_a + \|\mathbf{Ay}\|_a = \|\mathbf{x}\|_b + \|\mathbf{y}\|_b.\end{aligned}$$

定义2 设 $\|\cdot\|_a$ 和 $\|\cdot\|_b$ 是线性空间 V 中的两种范数, 若存在正数 M, m , 使对任意 $\mathbf{x} \in V$,

$$m \|\mathbf{x}\|_b \leq \|\mathbf{x}\|_a \leq M \|\mathbf{x}\|_b,$$

就称 $\|\cdot\|_a$ 与 $\|\cdot\|_b$ **等价**.

引理 范数的等价关系满足反身性, 对称性, 传递性.



定理2有限维线性空间中任意两种范数都等价.

证明 由对称性和传递性可知只须证明任意范数都与特定范数 $\|\cdot\|_a$ 等价即可.

取定 V 基 $\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_n$, 设 $\mathbf{x} = \xi_1 \mathbf{e}_1 + \xi_2 \mathbf{e}_2 + \dots + \xi_n \mathbf{e}_n$, 定义

$$\|\mathbf{x}\|_a = \sqrt{|\xi_1|^2 + \dots + |\xi_n|^2}.$$

设 $\|\cdot\|$ 是 V 中的范数, 先证明 $\|\mathbf{x}\|$ 是 $(\xi_1, \dots, \xi_n)^T$ 的连续函数.



先证明 $\|\mathbf{x}\|$ 是 $(\xi_1, \dots, \xi_n)^T$ 的连续函数.

设 $\mathbf{y} = \zeta_1 \mathbf{e}_1 + \zeta_2 \mathbf{e}_2 + \dots + \zeta_n \mathbf{e}_n$, 则

$$\begin{aligned} 0 &\leq \left| \|\mathbf{x}\| - \|\mathbf{y}\| \right| \leq \|\mathbf{x} - \mathbf{y}\| \\ &= \|(\xi_1 - \zeta_1)\mathbf{e}_1 + \dots + (\xi_n - \zeta_n)\mathbf{e}_n\| \\ &\leq |\xi_1 - \zeta_1| \|\mathbf{e}_1\| + \dots + |\xi_n - \zeta_n| \|\mathbf{e}_n\| \\ &\rightarrow 0 \quad (\xi_k \rightarrow \zeta_k, k = 1, \dots, n). \end{aligned}$$

即得.



已证 $\|\mathbf{x}\|$ 是 $(\xi_1, \dots, \xi_n)^T$ 的连续函数.

注意到

$$S = \left\{ (\xi_1, \dots, \xi_n)^T \mid \|\mathbf{x}\|_a = \sqrt{\xi_1^2 + \dots + \xi_n^2} = 1 \right\}$$

是有界闭集, 因此

① $\|\mathbf{x}\|$ 在 S 上有最大值 M 和最小值 m ,

② S 中没有零向量, 于是 $m > 0$, 即有

$$m \leq \|\mathbf{x}\| \leq M, \quad \mathbf{x} \in S.$$

当 $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ 时, $\frac{\mathbf{x}}{\|\mathbf{x}\|_a} \in S$, 于是



当 $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ 时, $\frac{\mathbf{x}}{\|\mathbf{x}\|_a} \in S$, 于是

$$m \leq \left\| \frac{\mathbf{x}}{\|\mathbf{x}\|_a} \right\| = \frac{\|\mathbf{x}\|}{\|\mathbf{x}\|_a} \leq M,$$

即

$$m \|\mathbf{x}\|_a \leq \|\mathbf{x}\| \leq M \|\mathbf{x}\|_a.$$

而当 $\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 时, $\|\mathbf{x}\| = \|\mathbf{x}\|_a = 0$, 即得.



3.2 矩阵范数

- $\mathbf{C}^{m \times n}$ 可以看作 mn 维向量空间, 可自然定义 $\|\mathbf{A}\|_1$, $\|\mathbf{A}\|_2$, $\|\mathbf{A}\|_\infty$.
- 矩阵还可视为线性空间之间的映射或变换.
- 矩阵范数有新的要求---相容性.



定义1 如果对于任意的矩阵 $A \in \mathbf{C}^{n \times n}$, 都有一个非负实数与之对应, 记为 $\|A\|$, 且满足:

- ① 正定性: 当 $A \neq \mathbf{0}$ 时, $\|A\| > 0$;
- ② 齐次性: 对任意 $\lambda \in \mathbf{C}$, $\|\lambda A\| = |\lambda| \|A\|$;
- ③ 三角不等式: $\|A + B\| \leq \|A\| + \|B\|$;
- ④ 相容性: 有 $\|AB\| \leq \|A\| \|B\|$;

则称 $\|A\|$ 是 A 的矩阵范数.



例1 设 $\mathbf{A} = (a_{ij})_{n \times n} \in \mathbf{C}^{n \times n}$, 定义

$$\|\mathbf{A}\|_F = \sqrt{\sum_{i,j=1}^n |a_{ij}|^2},$$

证明 $\|\mathbf{A}\|_F$ 是矩阵范数. 称为 **Frobenius 范数**, 简称 **F-范数**.

证明 $\|\mathbf{A}\|_F$ 就是把 $\mathbf{A}$ 视作为 n^2 维向量的 2-范数, 从而满足正定性, 齐次性, 三角不等式, 因此, 只需证明它满足相容性.



设 $\mathbf{A} = (a_{ij})_{n \times n}$, $\mathbf{B} = (b_{ij})_{n \times n}$,

$$\mathbf{AB} = (d_{ij})_{n \times n}, d_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj},$$

由Cauchy-Schwarz不等式可知

$$|d_{ij}|^2 = \left| \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj} \right|^2 \leq \sum_{k=1}^n |a_{ik}|^2 \sum_{k=1}^n |b_{kj}|^2,$$



所以

$$\begin{aligned}\|\mathbf{AB}\|_F^2 &= \sum_{i,j=1}^n |d_{ij}|^2 \\ &\leq \sum_{i,j=1}^n \left(\sum_{k=1}^n |a_{ik}|^2 \sum_{k=1}^n |b_{kj}|^2 \right) \\ &= \left(\sum_{i,k=1}^n |a_{ik}|^2 \right) \left(\sum_{k,j=1}^n |b_{kj}|^2 \right) \\ &= \|\mathbf{A}\|_F^2 \cdot \|\mathbf{B}\|_F^2.\end{aligned}$$



① $\|A\|_F = \sqrt{\text{tr}(AA^H)} = \sqrt{\text{tr}(A^H A)}.$

② 乘以酉矩阵不改变F-范数.

设 Q 为酉矩阵, 则

$$\begin{aligned}\|QA\|_F^2 &= \text{tr}((QA)^H QA) \\ &= \text{tr}(A^H Q^H QA) \\ &= \text{tr}(A^H A) = \|A\|_F^2, \\ \|AQ\|_F^2 &= \text{tr}(AQ(AQ)^H) \\ &= \text{tr}(AQQ^H A^H) \\ &= \text{tr}(AA^H) = \|A\|_F^2.\end{aligned}$$



矩阵范数与向量范数之间的相容性.

定义2 设 $\|\cdot\|_M$ 为 $\mathbf{C}^{n \times n}$ 中的矩阵范数, $\|\cdot\|_V$ 为 $\mathbf{C}^n$ 中的向量范数. 若对任意 $\mathbf{A} \in \mathbf{C}^{n \times n}$, $\mathbf{x} \in \mathbf{C}^n$, 总有

$$\|\mathbf{Ax}\|_V \leq \|\mathbf{A}\|_M \|\mathbf{x}\|_V,$$

就称矩阵范数 $\|\cdot\|_M$ 与向量范数 $\|\cdot\|_V$ 相容.



例2 $\mathbf{C}^{n \times n}$ 中的F-范数与 $\mathbf{C}^n$ 中的2-范数相容.

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

$$\mathbf{Ax}=(\zeta_1, \zeta_2, \dots, \zeta_n)^T, \quad \zeta_i=\sum_{k=1}^n a_{ik}\xi_k.$$

由Cauchy-Schwarz不等式可得,

$$|\zeta_i|^2=\left|\sum_{k=1}^n a_{ik}\xi_k\right|^2\leq\sum_{k=1}^n|a_{ik}|^2\sum_{k=1}^n|\xi_k|^2,$$

其中 $i=1, 2, \dots, n$.



所以

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



注 对任意 $\mathbf{C}^{n \times n}$ 中的矩阵范数 $\|\cdot\|_M$, 必定存在 $\mathbf{C}^n$ 中的向量范数 $\|\cdot\|_V$ 与之相容.

取非零向量 $\alpha \in \mathbf{C}^n$, 定义

$$\|\mathbf{x}\|_V = \|\mathbf{x}\alpha^H\|_M, \quad \mathbf{x} \in \mathbf{C}^n,$$

则对任意 $\mathbf{A} \in \mathbf{C}^{n \times n}$, 总有

$$\begin{aligned} \|\mathbf{A}\mathbf{x}\|_V &= \|\mathbf{A}\mathbf{x}\alpha^H\|_M \\ &\leq \|\mathbf{A}\|_M \|\mathbf{x}\alpha^H\|_M \\ &\leq \|\mathbf{A}\|_M \|\mathbf{x}\|_V. \end{aligned}$$



① 矩阵范数与向量范数的相容性可用于估计 $\mathbf{Ax}$ 的范数的上界:

$$\|\mathbf{Ax}\|_2 \leq \|\mathbf{A}\|_F \|\mathbf{x}\|_2.$$

② 注意 $\|\mathbf{E}\|_F = \sqrt{n}$, 于是

$$\|\mathbf{x}\|_2 = \|\mathbf{Ex}\|_2 \leq \sqrt{n} \|\mathbf{x}\|_2,$$

可见用F-范数估计上界不够精确.

③ 是否有矩阵范数能够作更精确的估计?



3.3 矩阵的算子范数

定义1 设 $\|\cdot\|_V$ 为 $\mathbf{C}^n$ 中的范数, $\mathbf{A} \in \mathbf{C}^{n \times n}$, 定义

$$\|\mathbf{A}\|_M = \max_{\mathbf{x} \neq \mathbf{0}} \frac{\|\mathbf{A}\mathbf{x}\|_V}{\|\mathbf{x}\|_V} = \max_{\|\mathbf{x}\|_V=1} \|\mathbf{A}\mathbf{x}\|_V,$$

则 $\|\cdot\|_M$ 为与 $\|\cdot\|_V$ 相容的矩阵范数, 如此定义的范数称**算子范数**.

注 由上定义知对 $\mathbf{C}^n$ 中的任意向量 $\mathbf{x}$, 都有

$$\|\mathbf{A}\mathbf{x}\|_V \leq \|\mathbf{A}\|_M \|\mathbf{x}\|_V,$$

且存在 $\mathbf{x}_0 \neq \mathbf{0}$ 使得 $\|\mathbf{A}\mathbf{x}_0\|_V = \|\mathbf{A}\|_M \|\mathbf{x}_0\|_V$.



命题 矩阵算子范数是矩阵范数.

证明 ① 由向量范数 $\|\cdot\|_V$ 的正定性、齐次性和三角不等式可得 $\|\cdot\|_M$ 也具有这些性质.

② 相容性: 对矩阵 **AB** , 有非零向量 **$\mathbf{x}_0$** , 使得

$$\begin{aligned}\|\mathbf{AB}\|_M \|\mathbf{x}_0\|_V &= \|\mathbf{ABx}_0\|_V \\ &\leq \|\mathbf{A}\|_M \|\mathbf{Bx}_0\|_V \\ &\leq \|\mathbf{A}\|_M \|\mathbf{B}\|_M \|\mathbf{x}_0\|_V,\end{aligned}$$

约去正数 $\|\mathbf{x}_0\|_V$, 即得 $\|\mathbf{AB}\|_M \leq \|\mathbf{A}\|_M \|\mathbf{B}\|_M$.



- ① 算子范数由向量范数定义,
- ② 称算子范数 $\|\cdot\|_M$ 从属于向量范数 $\|\cdot\|_V$.
- ③ 为方便, 把算子范数 $\|\cdot\|_M$ 也记作 $\|\cdot\|_V$,
- ④ 相容性可记为 $\|\mathbf{Ax}\|_V \leq \|\mathbf{A}\|_V \|\mathbf{x}\|_V$.



以下给出从属于 $\|\cdot\|_1$, $\|\cdot\|_\infty$, $\|\cdot\|_2$ 的算子范数.

① 我们先给出这些算子范数的结果,

② 再证明它们分别从属于 $\|\cdot\|_1$, $\|\cdot\|_\infty$, $\|\cdot\|_2$.

注意实函数 $f(\mathbf{A})$ 是从属于 $\|\cdot\|_v$ 的算子范数, 即

$$f(\mathbf{A}) = \max_{\mathbf{x} \neq 0} \frac{\|\mathbf{A}\mathbf{x}\|_v}{\|\mathbf{x}\|_v} \Leftrightarrow$$

1) 对任意向量 $\mathbf{x}$, 有 $\|\mathbf{A}\mathbf{x}\|_v \leq f(\mathbf{A}) \|\mathbf{x}\|_v$,

2) 存在非零向量 $\mathbf{x}_0$ 使得 $\|\mathbf{A}\mathbf{x}_0\|_v = f(\mathbf{A}) \|\mathbf{x}_0\|_v$.



定理1(列范数) 设矩阵 $\mathbf{A} = (a_{ij})_{n \times n} \in \mathbf{C}^{n \times n}$, 则从属于向量1-范数的矩阵算子范数 $\|\mathbf{A}\|_1$ 为:

$$\|\mathbf{A}\|_1 = \max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1}^n |a_{ij}|.$$

注 $\|\mathbf{A}\|_1$ 为 $\mathbf{A}$ 的列向量的1-范数的最大值, 故也称为 $\mathbf{A}$ 的列范数.



定理2(行范数) 设矩阵 $\mathbf{A} = (a_{ij})_{n \times n} \in \mathbf{C}^{n \times n}$, 则 $\mathbf{A}$ 从属于向量 ∞ -范数的算子范数 $\|\mathbf{A}\|_{\infty}$ 为:

$$\|\mathbf{A}\|_{\infty} = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|.$$

注 $\|\mathbf{A}\|_{\infty}$ 为 $\mathbf{A}$ 的行向量的1-范数的最大值, 故也称为 $\mathbf{A}$ 的行范数.



定理3(谱范数) 设矩阵 $\mathbf{A} = (a_{ij})_{n \times n} \in \mathbf{C}^{n \times n}$, 则 $\mathbf{A}$ 从属于向量2-范数的算子范数 $\|\mathbf{A}\|_2$ 为:

$$\|\mathbf{A}\|_2 = \sqrt{\lambda_{\max}(\mathbf{A}^H \mathbf{A})}.$$

其中 $\lambda_{\max}(\mathbf{A}^H \mathbf{A})$ 为 $\mathbf{A}^H \mathbf{A}$ 的**最大特征值**.

注 $\|\mathbf{A}\|_2$ 是半定矩阵 $\mathbf{A}^H \mathbf{A}$ 的最大特征值, 矩阵特征值的最大模称为谱半径, 故 $\|\mathbf{A}\|_2$ 也称为**谱范数**.



例3 设

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ 0 & 2 & 3 \\ 1 & 2 & 0 \end{pmatrix},$$

求 $\|\mathbf{A}\|_1$, $\|\mathbf{A}\|_\infty$, $\|\mathbf{A}\|_F$, $\|\mathbf{A}\|_2$.

解 计算可知

$$\|\mathbf{A}\|_1 = 5, \|\mathbf{A}\|_\infty = 5, \|\mathbf{A}\|_F = \sqrt{23},$$

$$\mathbf{A}^H \mathbf{A} = \begin{pmatrix} 5 & 0 & 0 \\ 0 & 9 & 6 \\ 0 & 6 & 9 \end{pmatrix}, \|\mathbf{A}\|_2 = \sqrt{15}.$$



例4 设 $\mathbf{A} \in \mathbf{C}^{n \times n}$ 且 $\mathbf{A}$ 的算子范数 $\|\mathbf{A}\| < 1$. 证明:
 $\mathbf{E} - \mathbf{A}$ 可逆, 且

$$\|(\mathbf{E} - \mathbf{A})^{-1}\| \leq \frac{1}{1 - \|\mathbf{A}\|},$$

$$\|(\mathbf{E} - \mathbf{A})^{-1} - \mathbf{E}\| \leq \frac{\|\mathbf{A}\|}{1 - \|\mathbf{A}\|}.$$



3.4 矩阵序列

定义1 给定矩阵序列 $\mathbf{A}_k = (a_{ij}^{(k)}) \in \mathbf{C}^{m \times n}$, 如果每个矩阵相同位置的元构成的数列都收敛:

$$\lim_{k \rightarrow \infty} a_{ij}^{(k)} = a_{ij}, i = 1, 2, \dots, m, j = 1, 2, \dots, n,$$

则称由极限值组成的矩阵 $\mathbf{A} = (a_{ij})$ 为矩阵序列 $\mathbf{A}_k$ 的**极限**, 或矩阵序列 $\mathbf{A}_k$ **收敛**于 $\mathbf{A}$, 记作

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{A}_k = \mathbf{A} \quad \text{或} \quad \mathbf{A}_k \rightarrow \mathbf{A} \quad (k \rightarrow \infty).$$

注 当 $m = 1$ 或 $n = 1$ 时, 即得向量序列收敛的定义.



例1 设

$$A_k = \begin{pmatrix} 1 + \frac{1}{k} & \frac{(-1)^k}{k^2} \\ \left(1 + \frac{1}{k}\right)^k & \frac{\sin k}{k} \end{pmatrix},$$

求 $\lim_{k \rightarrow \infty} A_k$.

解 $\lim_{k \rightarrow \infty} A_k = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ e & 0 \end{pmatrix}.$



定理1 设 $\|\cdot\|$ 是矩阵空间 $\mathbf{C}^{n \times n}$ 的任一范数, 则

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{A}_k = \mathbf{A} \Leftrightarrow \lim_{k \rightarrow \infty} \|\mathbf{A}_k - \mathbf{A}\| = 0$$

注 ① 由范数的等价性知, 仅需对**某一种范数**证明即可.

② 上定理对 $\mathbf{C}^n$ 中的向量序列和任一向量范数也成立.

定理2 收敛的矩阵(向量)序列的范数**有界**. (任一种范数).



定理2 收敛的矩阵(向量)序列的范数**有界**. (任一种范数).

证明 设 $\mathbf{A}_k \rightarrow \mathbf{A}$, 则 $\|\mathbf{A}_k - \mathbf{A}\| \rightarrow 0$, 所以数列 $\|\mathbf{A}_k - \mathbf{A}\|$ 有界

于是存在 $M > 0$, 使得对任意 k , 都有

$$\|\mathbf{A}_k - \mathbf{A}\| \leq M,$$

从而

$$\begin{aligned} \|\mathbf{A}_k\| &\leq \|\mathbf{A}_k - \mathbf{A}\| + \|\mathbf{A}\| \\ &\leq M + \|\mathbf{A}\|. \end{aligned}$$



命题 设下列极限和运算都有意义, 则

$$\textcircled{1} \lim_{k \rightarrow \infty} (\mathbf{A}_k + \mathbf{B}_k) = \lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{A}_k + \lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{B}_k;$$

$$\textcircled{2} \lim_{k \rightarrow \infty} (\lambda_k \mathbf{A}_k) = \lim_{k \rightarrow \infty} \lambda_k \lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{A}_k;$$

$$\textcircled{3} \lim_{k \rightarrow \infty} (\mathbf{A}_k \mathbf{B}_k) = \lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{A}_k \lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{B}_k;$$

$$\textcircled{4} \lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{A}_k^{-1} = \left(\lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{A}_k \right)^{-1}.$$

证明 只证明③, ④, 类似可证明①, ②.

注 ①, ②对 $\mathbf{C}^n$ 中的向量也成立.



③ 设 $\mathbf{A}_k \rightarrow \mathbf{A}$, $\mathbf{B}_k \rightarrow \mathbf{B}$ ($k \rightarrow \infty$), 则

$$\|\mathbf{A}_k - \mathbf{A}\| \rightarrow 0, \|\mathbf{B}_k - \mathbf{B}\| \rightarrow 0 \quad (k \rightarrow \infty).$$

注意 $\|\mathbf{B}_k\|$ 有界, 所以

$$\begin{aligned} & \|\mathbf{A}_k \mathbf{B}_k - \mathbf{A} \mathbf{B}\| \\ &= \|(\mathbf{A}_k \mathbf{B}_k - \mathbf{A} \mathbf{B}_k) + (\mathbf{A} \mathbf{B}_k - \mathbf{A} \mathbf{B})\| \\ &\leq \|\mathbf{A}_k - \mathbf{A}\| \cdot \|\mathbf{B}_k\| + \|\mathbf{A}\| \cdot \|\mathbf{B}_k - \mathbf{B}\| \\ &\rightarrow 0 \quad (k \rightarrow \infty), \end{aligned}$$

由定理1得

$$\lim_{k \rightarrow \infty} (\mathbf{A}_k \mathbf{B}_k) = \mathbf{A} \mathbf{B} = \lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{A}_k \lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{B}_k.$$



④ 设 $\mathbf{A}_k \rightarrow \mathbf{A} (k \rightarrow \infty)$, 则 $a_{ij}^{(k)} \rightarrow a_{ij} (k \rightarrow \infty)$,

注意到 $\mathbf{A}_k^*$, $|\mathbf{A}_k|$ 和 $\mathbf{A}^*$, $|\mathbf{A}|$ 分别由 $a_{ij}^{(k)}$ 和 a_{ij} 进行加, 减, 乘运算所得, 于是由数列极限性质可得

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{A}_k^* = \mathbf{A}^*, \quad \lim_{k \rightarrow \infty} |\mathbf{A}_k| = |\mathbf{A}|.$$

所以

$$\begin{aligned} \lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{A}_k^{-1} &= \lim_{k \rightarrow \infty} \frac{\mathbf{A}_k^*}{|\mathbf{A}_k|} \\ &= \frac{\mathbf{A}^*}{|\mathbf{A}|} = \mathbf{A}^{-1} = \left(\lim_{k \rightarrow \infty} \mathbf{A}_k \right)^{-1}. \end{aligned}$$



定理3 $\mathbf{A}^k \rightarrow \mathbf{O} \ (k \rightarrow \infty) \Leftrightarrow \mathbf{A}$ 所有特征值的模都小于1.

证明 设 $\mathbf{A} = \mathbf{Q}\mathbf{J}\mathbf{Q}^{-1}$, $\mathbf{J}$ 为 $\mathbf{A}$ 的Jordan标准形, 则

$$\mathbf{A}^k = \mathbf{Q}\mathbf{J}^k\mathbf{Q}^{-1},$$

于是

$$\mathbf{A}^k \rightarrow \mathbf{O} \Leftrightarrow \mathbf{J}^k \rightarrow \mathbf{O},$$

而 $\mathbf{J}^k \rightarrow \mathbf{O} \Leftrightarrow \mathbf{J}$ 中所有Jordan块的 k 次幂 $\rightarrow \mathbf{O}$.



设 $J_0 = \begin{pmatrix} \lambda_0 & 1 & & \\ & \lambda_0 & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda_0 \end{pmatrix}_{r \times r}$ 是 $\mathbf{J}$ 的 Jordan 块

应用归纳法计算可得

$$J_0^k = \begin{pmatrix} \lambda_0^k & k\lambda_0^{k-1} & \cdots & \binom{k}{r-1}\lambda_0^{k-r+1} \\ & \lambda_0^k & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & k\lambda_0^{k-1} \\ & & & \lambda_0^k \end{pmatrix}_{r \times r}.$$



于是

$$\lim_{k \rightarrow \infty} J^k = O \Leftrightarrow |\lambda_0| < 1,$$

而 λ_0 为 $\mathbf{A}$ 的特征值, 因此 $\mathbf{A}^k \rightarrow \mathbf{O} \Leftrightarrow \mathbf{A}$ 的所有特征值的模都小于1.

定理4 若 $\|\mathbf{A}\| < 1$, 则 $\mathbf{A}^k \rightarrow \mathbf{O} (k \rightarrow \infty)$.

证明 注意到

$$\|\mathbf{A}^k\| \leq \|\mathbf{A}\|^k \rightarrow 0 (k \rightarrow \infty),$$

于是 $\|\mathbf{A}^k\| \rightarrow 0 (k \rightarrow \infty)$, 由定理1即得

$$\mathbf{A}^k \rightarrow \mathbf{O} (k \rightarrow \infty).$$



例2 判断 $\mathbf{A}^k$ 的敛散性, 其中

$$\textcircled{1} \mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0.2 & 0.1 & 0.2 \\ 0.5 & 0.5 & 0.4 \\ 0.1 & 0.3 & 0.2 \end{pmatrix}, \textcircled{2} \mathbf{A} = \frac{1}{6} \begin{pmatrix} 1 & -8 \\ -2 & 1 \end{pmatrix}.$$

解 ① 因为 $\|\mathbf{A}\|_1 = 0.9 < 1$, 所以 $\mathbf{A}^k \rightarrow \mathbf{O}$.

② 由 $\mathbf{A}$ 的特征值为 $\frac{5}{6}, -\frac{1}{2}$, 于是 $\mathbf{A}^k \rightarrow \mathbf{O}$.



3.5 矩阵幂级数的敛散性

矩阵幂级数是定义**矩阵函数**的基础.

定义1 给定 $\mathbf{C}^{m \times n}$ 中一个矩阵序列

$$\mathbf{A}_0, \mathbf{A}_1, \dots, \mathbf{A}_k, \dots,$$

其和式

$$\sum_{k=0}^{\infty} \mathbf{A}_k = \mathbf{A}_0 + \mathbf{A}_1 + \dots + \mathbf{A}_k + \dots$$

称为**矩阵级数**.



定义2 称

$$\mathbf{S}_N = \sum_{k=0}^N \mathbf{A}_k$$

为 $\sum_{k=0}^{\infty} \mathbf{A}_k$ 的**部分和**序列, 若 $\mathbf{S}_N \rightarrow \mathbf{S}$, 就称矩阵级数 $\sum_{k=0}^{\infty} \mathbf{A}_k$ **收敛**到 $\mathbf{S}$, 或称 $\mathbf{S}$ 为 $\sum_{k=0}^{\infty} \mathbf{A}_k$ 的**和**, 记作

$$\mathbf{S} = \sum_{k=0}^{\infty} \mathbf{A}_k .$$



- ① $\mathbf{C}^{m \times n}$ 中矩阵级数相当于 mn 个数项级数.
- ② 如果这 mn 个数项级数都绝对收敛, 就称该矩阵级数**绝对收敛**.
- ③ 绝对收敛一定收敛, 且任意改变级数各项的位置后仍绝对收敛, 且和不变.

例1 讨论 $\sum_{k=0}^{\infty} \mathbf{A}_k$ 的敛散性, 其中

$$\mathbf{A}_k = \begin{pmatrix} \frac{1}{2^k} & \frac{\pi}{4^k} \\ 0 & \frac{1}{(k+1)(k+2)} \end{pmatrix}.$$



定理1 $\mathbf{C}^{n \times n}$ 中的矩阵级数 $\sum_{k=0}^{\infty} \mathbf{A}_k$ 绝对收敛 $\Leftrightarrow$ 对任一矩阵范数 $\|\cdot\|$, 正项级数 $\sum_{k=0}^{\infty} \|\mathbf{A}_k\|$ 收敛.

证明 由等价性知对矩阵的1-范数证明即可.

($\Leftarrow$) 设 $\sum_{k=0}^{\infty} \|\mathbf{A}_k\|_1$ 收敛, $\mathbf{A}_k = (a_{ij}^{(k)})_{n \times n}$, 注意

$$|a_{ij}^{(k)}| \leq \|\mathbf{A}_k\|_1, \quad 1 \leq i, j \leq n,$$

于是 $\sum_{k=0}^{\infty} |a_{ij}^{(k)}|$ 收敛, 即得 $\sum_{k=0}^{\infty} \mathbf{A}_k$ 绝对收敛.



($\Rightarrow$) 设 $\sum_{k=0}^{\infty} \mathbf{A}_k$ 绝对收敛, 则 $\sum_{k=0}^{\infty} |a_{ij}^{(k)}|$ 都收敛,

从而 $\sum_{k=0}^{\infty} \sum_{i,j=1}^n |a_{ij}^{(k)}|$ 收敛.

对矩阵1-范数, 有

$$\begin{aligned} \|\mathbf{A}_k\|_1 &= \max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1}^n |a_{ij}^{(k)}| \\ &\leq \sum_{i,j=1}^n |a_{ij}^{(k)}|, \end{aligned}$$

因此 $\sum_{k=0}^{\infty} \|\mathbf{A}_k\|_1$ 收敛.



定理2 设 P, Q 为给定矩阵, 若 $\sum_{k=0}^{\infty} A_k$ 收敛(绝对收敛), 则 $\sum_{k=0}^{\infty} PA_kQ$ 也收敛(绝对收敛), 且

$$\sum_{k=0}^{\infty} PA_kQ = P \left(\sum_{k=0}^{\infty} A_k \right) Q.$$



证明 设 $\sum_{k=0}^{\infty} \mathbf{A}_k \rightarrow \mathbf{S}$, 则 $\|\sum_{k=0}^N \mathbf{A}_k - \mathbf{S}\| \rightarrow 0$,
故

$$\begin{aligned} \left\| \sum_{k=0}^N \mathbf{P} \mathbf{A}_k \mathbf{Q} - \mathbf{P} \mathbf{S} \mathbf{Q} \right\| &= \left\| \mathbf{P} \left(\sum_{k=0}^N \mathbf{A}_k - \mathbf{S} \right) \mathbf{Q} \right\| \\ &\leq \|\mathbf{P}\| \left\| \sum_{k=0}^N \mathbf{A}_k - \mathbf{S} \right\| \|\mathbf{Q}\| \rightarrow 0. \end{aligned}$$

即得 $\lim_{N \rightarrow \infty} \sum_{k=0}^N \mathbf{P} \mathbf{A}_k \mathbf{Q} = \mathbf{P} \mathbf{S} \mathbf{Q}$.



若 $\sum_{k=0}^{\infty} \mathbf{A}_k$ 绝对收敛, 则 $\sum_{k=0}^{\infty} \|\mathbf{A}_k\|$ 收敛, 而

$$\|\mathbf{P}\mathbf{A}_k\mathbf{Q}\| \leq \|\mathbf{P}\| \cdot \|\mathbf{A}_k\| \cdot \|\mathbf{Q}\|,$$

于是 $\sum_{k=0}^{\infty} \|\mathbf{P}\mathbf{A}_k\mathbf{Q}\|$ 也收敛, 即得 $\sum_{k=0}^{\infty} \mathbf{P}\mathbf{A}_k\mathbf{Q}$ 绝对收敛.

定义(矩阵幂级数) 给定复方阵 $\mathbf{A}$ 和一个复数序列 c_k , 称方阵级数

$$\sum_{k=0}^{\infty} c_k \mathbf{A}^k = c_0 \mathbf{E} + c_1 \mathbf{A} + c_2 \mathbf{A}^2 + \dots$$

为 $\mathbf{A}$ 的幂级数.



定理3 若 $\sum_{k=0}^{\infty} c_k z^k$ 的收敛半径为 R , 且 **$\mathbf{A}$ 有一种矩阵范数 $\|\mathbf{A}\| < R$** , 则 $\sum_{k=0}^{\infty} c_k \mathbf{A}^k$ 绝对收敛.

证明 注意到

$$\|c_k \mathbf{A}^k\| \leq |c_k| \|\mathbf{A}\|^k,$$

由 $\|\mathbf{A}\| < R$ 知

$$\sum_{k=0}^{\infty} |c_k| \cdot \|\mathbf{A}\|^k \text{ 收敛}$$

$$\Rightarrow \sum_{k=0}^{\infty} \|c_k \mathbf{A}^k\| \text{ 收敛}$$

$$\Rightarrow \sum_{k=0}^{\infty} c_k \mathbf{A}^k \text{ 绝对收敛.}$$



定义3 设 $\mathbf{A} \in \mathbf{C}^{n \times n}$, $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 为 $\mathbf{A}$ 的全部特征值, 称 $\rho(\mathbf{A}) = \max_{1 \leq k \leq n} |\lambda_k|$ 为 $\mathbf{A}$ 的**谱半径**.

注 $\rho(\mathbf{A})$ 是矩阵范数的**最大下界**

定理4 谱半径不超过任一矩阵范数.

证明 设 $\mathbf{A}\mathbf{x} = \lambda\mathbf{x}$, $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$, 对任一矩阵范数, 都有

$$\begin{aligned}\|\mathbf{A}\mathbf{x}\| &= \|\lambda\mathbf{x}\| = |\lambda| \cdot \|\mathbf{x}\| \\ \Rightarrow |\lambda| \cdot \|\mathbf{x}\| &\leq \|\mathbf{A}\| \cdot \|\mathbf{x}\|.\end{aligned}$$

由 $\mathbf{x}$ 非零可知 $\|\mathbf{x}\| > 0$, 于是 $|\lambda| \leq \|\mathbf{A}\|$, 从而 $\rho(\mathbf{A}) = \max |\lambda| \leq \|\mathbf{A}\|$.



分别取矩阵1-范数, ∞ -范数和2-范数, 对矩阵 $\mathbf{A} = (a_{ij})_{n \times n}$ 可得

$$\rho(\mathbf{A}) \leq \|\mathbf{A}\|_1 = \max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1}^n |a_{ij}|,$$

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

$$\rho(\mathbf{A}) \leq \|\mathbf{A}\|_2 = \sqrt{\rho(\mathbf{A}^H \mathbf{A})}.$$



定理5 若 $\mathbf{A}$ 为 n 阶正规矩阵, 则 $\rho(\mathbf{A}) = \|\mathbf{A}\|_2$.

证明 设 $\mathbf{A}$ 的全部特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$, 且

$$|\lambda_1| \geq |\lambda_2| \geq \dots \geq |\lambda_n|,$$

则 $\rho(\mathbf{A}) = |\lambda_1|$.

由 $\mathbf{A}$ 是正规矩阵知存在酉矩阵 $\mathbf{U}$ 使得

$$\mathbf{U}^H \mathbf{A} \mathbf{U} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix},$$



计算得

$$\mathbf{U}^H \mathbf{A}^H \mathbf{A} \mathbf{U} = \begin{pmatrix} |\lambda_1|^2 & & & \\ & |\lambda_2|^2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & |\lambda_n|^2 \end{pmatrix},$$

于是

$$\begin{aligned} \|\mathbf{A}\|_2 &= \sqrt{\lambda_{\max}(\mathbf{A}^H \mathbf{A})} \\ &= |\lambda_1| = \rho(\mathbf{A}). \end{aligned}$$



定理6 设 $\mathbf{A}$ 为给定的方阵, 则对任意 $\varepsilon > 0$, 都存在某个矩阵范数 $\|\cdot\|$, 使得 $\|\mathbf{A}\| \leq \rho(\mathbf{A}) + \varepsilon$.

证明 设 $\mathbf{A}$ 的Jordan标准形为 $\mathbf{J}$, 则有可逆矩阵 $\mathbf{Q}$, 使得

$$\mathbf{Q}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{Q} = \mathbf{J} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & c_1 & & \\ & \lambda_2 & \ddots & \\ & & \ddots & c_{n-1} \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix},$$

其中 λ_k 为 $\mathbf{A}$ 的特征值, c_k 等于0或1.



$$\text{令 } \mathbf{D} = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & \varepsilon & & \\ & & \ddots & \\ & & & \varepsilon^{n-1} \end{pmatrix}, \text{ 则}$$

$$\mathbf{D}^{-1} \mathbf{J} \mathbf{D} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & \varepsilon c_1 & & \\ & \lambda_2 & \ddots & \\ & & \ddots & \varepsilon c_{n-1} \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}.$$



对 $\mathbf{C}^{n \times n}$ 中的矩阵 $\mathbf{B}$, 定义

$$f(\mathbf{B}) = \|\mathbf{D}^{-1}\mathbf{P}^{-1}\mathbf{BPD}\|_1.$$

容易验证 $f(\mathbf{B})$ 是矩阵范数, 记为 $\|\mathbf{B}\|$, 则

$$\begin{aligned}\|\mathbf{A}\| &= \|\mathbf{D}^{-1}\mathbf{P}^{-1}\mathbf{APD}\|_1 \\ &= \max\{|\lambda_1|, |\varepsilon c_1| + |\lambda_2|, \dots, |\varepsilon c_{n-1}| + |\lambda_n|\} \\ &\leq \rho(\mathbf{A}) + \varepsilon.\end{aligned}$$

注 上面构造的范数与 $\mathbf{A}$ 有关.



定理7 设幂级数 $\sum_{k=0}^{\infty} c_k z^k$ 的收敛半径为 R , $\mathbf{A} \in \mathbf{C}^{n \times n}$, 则

- ① 当 $\rho(\mathbf{A}) < R$ 时, $\sum_{k=0}^{\infty} c_k \mathbf{A}^k$ 绝对收敛,
- ② 当 $\rho(\mathbf{A}) > R$ 时, $\sum_{k=0}^{\infty} c_k \mathbf{A}^k$ 发散.

证明 ① 当 $\rho(\mathbf{A}) < R$ 时, 存在正数 ε 使得

$$\rho(\mathbf{A}) + \varepsilon < R,$$

于是存在某个矩阵范数 $\|\mathbf{A}\|$ 使 $\|\mathbf{A}\| < R$, 因此 $\sum_{k=0}^{\infty} c_k \mathbf{A}^k$ 绝对收敛.



反之, 若 $\rho(\mathbf{A}) > R$, 设

$$\rho(\mathbf{A}) = |\lambda_0| > R, \mathbf{A}\mathbf{x}_0 = \lambda_0\mathbf{x}_0, \mathbf{x}_0^H \mathbf{x}_0 = 1$$

如果 $\sum_{k=0}^{\infty} c_k \mathbf{A}^k$ 收敛, 那么

$$\begin{aligned} \mathbf{x}_0^H \left(\sum_{k=0}^{\infty} c_k \mathbf{A}^k \right) \mathbf{x}_0 &= \sum_{k=0}^{\infty} c_k \mathbf{x}_0^H \mathbf{A}^k \mathbf{x}_0 \\ &= \sum_{k=0}^{\infty} c_k \mathbf{x}_0^H \lambda_0^k \mathbf{x}_0 = \sum_{k=0}^{\infty} c_k \lambda_0^k (\mathbf{x}_0^H \mathbf{x}_0) = \sum_{k=0}^{\infty} c_k \lambda_0^k \end{aligned}$$

也收敛, 与 $\sum_{k=0}^{\infty} c_k \lambda_0^k$ 发散矛盾, 即得.



例2 设

$$A = \begin{pmatrix} -2 & 1 & -1 \\ 1 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{pmatrix},$$

判别矩阵幂级数

$$\sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{k(k+1)} \left(-\frac{A}{4}\right)^k$$

的敛散性.

解 $\rho(A) = 3, R = 4$, 因此绝对收敛.



例3 设

$$A = \frac{1}{10} \begin{pmatrix} 1 & 7 \\ 3 & 6 \end{pmatrix},$$

判定 $\sum_{k=1}^{\infty} A^k$ 的敛散性, 收敛时求其和.

解 $\|A\|_{\infty} = \frac{9}{10} < 1$, 故绝对收敛, 和等于

$$(E - A)^{-1} = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 8 & 14 \\ 6 & 18 \end{pmatrix}.$$