第五章课后习题解答

1. 设
$$A = \begin{vmatrix} 0 & c & c \\ c & 0 & c \\ c & c & 0 \end{vmatrix}$$
. 讨论 c 取何值时 A 为收敛矩阵.

解:由于
$$|\lambda E_3 - A|$$
 = $\begin{vmatrix} \lambda & -c & -c \\ -c & \lambda & -c \\ -c & -c & \lambda \end{vmatrix}$ = $(\lambda + c)^2 (\lambda - 2c)$, 所以 A 的特征值为 $\lambda_1 = 2c$,

 $\lambda_2=\lambda_3=-c$,于是 r(A)=2c ,而矩阵 A 收敛的充要条件是 r(A)< 证即 $-\frac{1}{2}< c<\frac{1}{2}.$

2. 若 $\lim_{k \to \infty} A^{(k)} = A$,证明 $\lim_{k \to \infty} ||A^{(k)}|| = ||A||$,其中 $A^{(k)}$, $A \in C^{m \times n}$, $||\Box||$ 为 $C^{m \times n}$ 中的任何一种矩阵范数,并问该命题的逆命题是否成立,为什么?

证:由于 $\lim_{k\to\infty} A^{(k)} = A \Leftrightarrow \lim_{k\to\infty} \left\| A^{(k)} - A \right\| = 0$,再利用矩阵范数的三角不等式推知 $\left\| A^{(k)} \right\| - \left\| A \right\| \leq \left\| A^{(k)} - A \right\|,$

所以有 $\lim_{k\to\infty} |||A^{(k)}|| - ||A||| = 0$,即 $\lim_{k\to\infty} ||A^{(k)}|| = ||A||$.

该命题的逆命题不成立,例如取 $\mathbf{A}^{(k)}=egin{pmatrix} (-1)^k & rac{1}{k} \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$, $\mathbf{A}=egin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$,并取矩阵范数

为 Frobenius 范数,则有 $\lim_{k\to\infty} \|\boldsymbol{A}^{(k)}\| = \lim_{k\to\infty} \sqrt{1+1+\frac{1}{k^2}} = \sqrt{2} = \|\boldsymbol{A}\|$,但 $\lim_{k\to\infty} \boldsymbol{A}^{(k)}$ 不存在,所以 $\lim_{k\to\infty} \boldsymbol{A}^{(k)} \neq \boldsymbol{A}$.

3. 设
$$A^{(k)} \in C^{m \times n}$$
, $B^{(k)} \in C^{n \times l}$, $\lim_{k \to \infty} A^{(k)} = A$, $\lim_{k \to \infty} B^{(k)} = B$, 证明 $\lim_{k \to \infty} A^{(k)} B^{(k)} = AB$.

证: $\lim_{k\to\infty} \boldsymbol{A}^{(k)}\boldsymbol{B}^{(k)} = \boldsymbol{A}\boldsymbol{B} \iff \lim_{k\to\infty} \left\| \boldsymbol{A}^{(k)}\boldsymbol{B}^{(k)} - \boldsymbol{A}\boldsymbol{B} \right\| = 0$,利用矩阵范数的性质有

$$\|\mathbf{A}^{(k)}\mathbf{B}^{(k)} - \mathbf{A}\mathbf{B}\| = \|\mathbf{A}^{(k)}\mathbf{B}^{(k)} - \mathbf{A}\mathbf{B}^{(k)} + \mathbf{A}\mathbf{B}^{(k)} - \mathbf{A}\mathbf{B}\|$$

$$\leq \|(\mathbf{A}^{(k)} - \mathbf{A}) \mathbf{B}^{(k)}\| \|(\mathbf{A}^{(k)} - \mathbf{A})\| + \|\mathbf{A}\| \|\mathbf{B}^{(k)} - \mathbf{B}\|$$

$$\leq \|\mathbf{B}^{(k)}\| \|(\mathbf{A}^{(k)} - \mathbf{A})\| + \|\mathbf{A}\| \|\mathbf{B}^{(k)} - \mathbf{B}\|$$

由已知条件 $\lim_{k\to\infty} \mathbf{A}^{(k)} = \mathbf{A}$, $\lim_{k\to\infty} \mathbf{B}^{(k)} = \mathbf{B}$ 及第 2 题结论知 $\lim_{k\to\infty} \|\mathbf{A}^{(k)} - \mathbf{A}\| = 0$, $\lim_{k\to\infty} \|\mathbf{B}^{(k)} - \mathbf{B}\| = 0$, $\lim_{k\to\infty} \|\mathbf{B}^{(k)}\| = \|\mathbf{B}\|$. 由此可见上面不等式的右边趋于 0, 所以 $\lim_{k\to\infty} \|\mathbf{A}^{(k)}\mathbf{B}^{(k)} - \mathbf{A}\mathbf{B}\| = 0$.

4. 设
$$A^{(k)} \in C^{n \times n}$$
, $\lim_{k \to \infty} A^{(k)} = A$, $(A^{(k)})^{-1}$ 和 A^{-1} 都存在,证明 $\lim_{k \to \infty} (A^{(k)})^{-1} = A^{-1}$.

证:记adjA 为矩阵 A 的伴随矩阵, A_{ii} 为 A 中元素 a_{ii} 的代数余子式,则

$$(\mathbf{A}^{(k)})^{-1} = \frac{\text{adj}\mathbf{A}^{(k)}}{\det \mathbf{A}^{(k)}}, \qquad \sharp \, \text{padj}\mathbf{A}^{(k)} = \begin{pmatrix} \mathbf{A}_{11}^{(k)} & \mathbf{A}_{21}^{(k)} & \cdots & \mathbf{A}_{n1}^{(k)} \\ \mathbf{A}_{12}^{(k)} & \mathbf{A}_{22}^{(k)} & \cdots & \mathbf{A}_{n2}^{(k)} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \mathbf{A}_{1n}^{(k)} & \mathbf{A}_{2n}^{(k)} & \cdots & \mathbf{A}_{nn}^{(k)} \end{pmatrix}.$$

易知 $A_{ij}^{(k)}$ 是 $A^{(k)}$ 中元素的 n-1次多项式,由多项式函数的连续性知 $\lim_{k\to\infty}A_{ij}^{(k)}=A_{ij}$,故 $\lim_{k\to\infty}\operatorname{adj}A^{(k)}=\operatorname{adj}A$. 同 理 $\operatorname{d}\operatorname{eAt}^{(k)}$ 是 $A^{(k)}$ 中 元 素 的 n 次 多 项 式 , 所 以 $\lim_{k\to\infty}\operatorname{d}\operatorname{eAt}^{(k)}=\operatorname{adj}A$ each 0,于是 $\lim_{k\to\infty}(A^{(k)})^{-1}=\lim_{k\to\infty}\frac{\operatorname{adj}A^{(k)}}{\operatorname{det}A^{(k)}}=\frac{\operatorname{adj}A}{\operatorname{det}A}=A^{-1}$.

5. 设矩阵级数 $\sum_{k=0}^{\infty} \boldsymbol{A}^{(k)}$ 收敛 (绝对收敛),证明 $\sum_{k=0}^{\infty} \boldsymbol{P}\boldsymbol{A}^{(k)}\boldsymbol{Q}$ 也收敛 (绝对收敛),且

$$\sum_{k=0}^{\infty} \mathbf{P} \mathbf{A}^{(k)} \mathbf{Q} = \mathbf{P} \left(\sum_{k=0}^{\infty} \mathbf{A}^{(k)} \right) \mathbf{Q},$$

其中 $A^{(k)} \in C^{m \times n}$, $P \in C^{s \times m}$, $Q \in C^{n \times l}$.

证: 记
$$S^{(N)} = \sum_{k=0}^{N} PA^{(k)}Q = P(\sum_{k=0}^{N} A^{(k)})Q$$
,于是

$$\sum_{k=0}^{\infty} PA^{(k)}Q = \lim_{N \to \infty} S^{(N)} = P(\lim_{N \to \infty} \sum_{k=0}^{N} A^{(k)})Q = P(\sum_{k=0}^{\infty} A^{(k)})Q$$

可见若 $\sum_{k=0}^{\infty} \boldsymbol{A}^{(k)}$ 收敛,则 $\sum_{k=0}^{\infty} \boldsymbol{P} \boldsymbol{A}^{(k)} \boldsymbol{Q}$ 也收敛. 如果 $\sum_{k=0}^{\infty} \boldsymbol{A}^{(k)}$ 绝对收敛,则 $\sum_{k=0}^{\infty} \left\| \boldsymbol{A}^{(k)} \right\|$ 收敛. 又由于 $\left\| \boldsymbol{P} \boldsymbol{A}^{(k)} \boldsymbol{Q} \right\| \le \left\| \boldsymbol{P} \right\| \left\| \boldsymbol{A}^{(k)} \right\| \left\| \boldsymbol{Q} \right\| \le c \left\| \boldsymbol{A}^{(k)} \right\|$, 其中 c 是与 k 无关的正常数,由比较判别法知 $\sum_{k=0}^{\infty} \left\| \boldsymbol{P} \boldsymbol{A}^{(k)} \boldsymbol{Q} \right\|$ 收敛,故 $\sum_{k=0}^{\infty} \boldsymbol{P} \boldsymbol{A}^{(k)} \boldsymbol{Q}$ 也绝对收敛.

6. 讨论下列幂级数的敛散性:

(1)
$$\sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{k^2} \begin{pmatrix} 1 & 7 \\ -1 & -3 \end{pmatrix}^k$$
; (2) $\sum_{k=0}^{\infty} \frac{k}{6^k} \begin{pmatrix} 1 & -8 \\ -2 & 1 \end{pmatrix}^k$.

解: (1) 设
$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 7 \\ -1 & -3 \end{bmatrix}$$

可求得 A 的特征值为 $\lambda_1 = \lambda_2 = -2$, 所以 r(A) = 2. 幂级数 $\sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{k^2} x^k$ 的收敛半径为

$$r = \lim_{k \to \infty} \left| \frac{a_k}{a_{k+1}} \right| = \lim_{k \to \infty} \frac{(k+1)^2}{k^2} = 1.$$

由 $r(\mathbf{A}) = 2 > r$ 知矩阵幂级数 $\sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{k^2} \mathbf{A}^k$ 发散.

(2) 设
$$\mathbf{B} = \begin{bmatrix} 1 & -8 \\ -2 & 1 \end{bmatrix}$$
, 可求得 \mathbf{B} 的特征值为 $\lambda_1 = -3$, $\lambda_2 = 5$, 所以 $r(\mathbf{B}) = 5$. 又

因幂级数 $\sum_{k=0}^{\infty} \frac{k}{6^k} x^k$ 的收敛半径 $r = \lim_{k \to \infty} \left| \frac{a_k}{a_{k+1}} \right| = \lim_{k \to \infty} \frac{k}{6^k} \frac{6^{k+1}}{k+1} = 6$, $r(\boldsymbol{B}) < r$, 所以矩阵幂

级数 $\sum_{k=0}^{\infty} \frac{k}{6^k} \mathbf{B}^k$ 绝对收敛.

7. 计算
$$\sum_{k=0}^{\infty} \begin{pmatrix} 0.1 & 0.7 \\ 0.3 & 0.6 \end{pmatrix}^k$$
.

解: 设
$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 0.1 & 0.7 \\ 0.3 & 0.6 \end{bmatrix}$$
,由于 $\|\mathbf{A}\|_{\infty} = 0.9 < 1$,故矩阵幂级数 $\sum_{k=0}^{\infty} \mathbf{A}^k$ 收敛,且其和为

$$(\boldsymbol{E} - \boldsymbol{A})^{-1} = \frac{2}{3} \begin{bmatrix} 4 & 7 \\ 3 & 9 \end{bmatrix}.$$

8. 设
$$A,B \in C^{n \times n}$$
, $AB = BA$,证明

 $\sin(A+B) = \sin A \cos B + \cos A \sin B$, $\cos(A+B) = \cos A \cos B - \sin A \sin B$.

证: 由
$$AB = BA$$
, 有 $e^A e^B = e^{A+B}$,

$$\sin(\mathbf{A} + \mathbf{B}) = \frac{1}{2i} (e^{i(\mathbf{A} + \mathbf{B})} - e^{-i(\mathbf{A} + \mathbf{B})}) = \frac{1}{2i} (e^{i\mathbf{A}} e^{i\mathbf{B}} - e^{-i\mathbf{A}} e^{-i\mathbf{B}})$$

$$= \frac{1}{2i} [(\cos \mathbf{A} + i\sin \mathbf{A})(\cos \mathbf{B} + i\sin \mathbf{B}) - (\cos \mathbf{A} - i\sin \mathbf{A})(\cos \mathbf{B} - i\sin \mathbf{B})]$$

$= \sin A \cos B + \cos A \sin B$

同理可证: $\cos(A+B) = \cos A \cos B - \sin A \sin B$.

9. 设
$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$
, 求 $e^{\mathbf{A}t}$, $\sin \mathbf{A}t$.

解:
$$|\lambda \mathbf{E}_3 - \mathbf{A}| = (\lambda + 1)(\lambda - 1)(\lambda - 2) = 0$$

求得 A 的特征值为 $\lambda_1 = -1$, $\lambda_2 = 1$, $\lambda_3 = 2$,于是存在可逆矩阵

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 \\ -3 & 1 & 0 \\ 3 & 1 & 0 \end{bmatrix} \quad , \quad \mathbf{P}^{-1} = \frac{1}{6} \begin{bmatrix} 0 & -1 & 1 \\ 0 & 3 & 3 \\ 6 & 4 & 2 \end{bmatrix}$$

使得
$$\mathbf{P}^{-1}\mathbf{AP} = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$
. 再根据矩阵函数值公式得

$$e^{At} = \mathbf{P}diag(e^{-t}, e^{t}, e^{2t})\mathbf{P}^{-1}$$

$$= \frac{1}{6} \begin{bmatrix} 6e^{2t} & 4e^{2t} - 3e^{t} - e^{-t} & 2e^{2t} - 3e^{t} + e^{-t} \\ 0 & 3e^{t} + 3e^{-t} & 3e^{t} - 3e^{-t} \\ 0 & 3e^{t} - 3e^{-t} & 3e^{t} + 3e^{-t} \end{bmatrix}$$

 $\sin \mathbf{A}t = \mathbf{P}diag\left(\sin\left(-t\right), \sin t, \sin 2t\right)\mathbf{P}^{-1}$

$$= \frac{1}{6} \begin{bmatrix} \sin 2t & 4\sin 2t - 2\sin t & 2\sin 2t - 4\sin t \\ 0 & 0 & 6\sin t \\ 0 & 6\sin t & 0 \end{bmatrix}$$

解:由
$$\left|\lambda \boldsymbol{E}_{3} - \boldsymbol{A}\right| = \begin{vmatrix} \lambda + 1 & 2 & -6 \\ 1 & \lambda & -3 \\ 1 & 1 & \lambda - 4 \end{vmatrix} = (\lambda - 1)^{3} = 0 得 \boldsymbol{A}$$
 的特征值 $\lambda = 1$,解

齐次线性方程组
$$(A-E_3)x=0$$
,即 $\begin{pmatrix} -2 & -2 & 6 \\ -1 & -1 & 3 \\ -1 & -1 & 3 \end{pmatrix}$ $x=$ (得 $\lambda=1$ 的两个无关特征向量

 $\alpha_1 = (-1,1,0)^T$, $\alpha_2 = (2,1,1)^T$. 又对 α_2 , 因非齐次方程组 $(A-E_3)\beta_2 = \alpha_2$ 相容,故可求得

解
$$oldsymbol{eta}_2 = (-1,0,0)^T$$
. 由 $oldsymbol{lpha}_1, oldsymbol{lpha}_2, oldsymbol{eta}_2$ 构造可逆矩阵 $oldsymbol{P} = egin{pmatrix} -1 & 2 & -1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$, $oldsymbol{P}^{-1} = egin{pmatrix} 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \\ -1 & -1 & 3 \end{pmatrix}$,

使
$$\mathbf{P}^{-1}\mathbf{AP} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$
 为 \mathbf{A} 的 Jordan 标准形. 于是

$$e^{At} = P \begin{pmatrix} e^{t} & 0 & 0 \\ 0 & e^{t} & te^{t} \\ 0 & 0 & e^{t} \end{pmatrix} P^{-1} = \begin{pmatrix} -1 & 2 & -1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} e^{t} & 0 & 0 \\ 0 & e^{t} & te^{t} \\ 0 & 0 & e^{t} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \\ -1 & -1 & 3 \end{pmatrix} = e^{t} \begin{pmatrix} 1-2t & -2t & 6t \\ -t & 1-t & 3t \\ -t & -t & 1+3t \end{pmatrix}$$

$$\cos \mathbf{A}t = \mathbf{P} \begin{pmatrix} \cos t & 0 & 0 \\ 0 & \cos t & -t \sin t \\ 0 & 0 & \cos t \end{pmatrix} \mathbf{P}^{-1} = \begin{pmatrix} 2t \sin t + \cos t & 2t \sin t & -6t \sin t \\ t \sin t & \cos t + t \sin t & -3t \sin t \\ t \sin t & t \sin t & \cos t - 3t \sin t \end{pmatrix}.$$

解: 方法一: 事实上,可证明 $f(A^T) = [f(A)]^T$ 成立. 本题中 A^T 为一约当标准形矩阵,由 $f(A) = \ln(A)$ 知 f(1) = 0, f'(1) = 1, f''(1) = -1, f'''(1) = 2. 所以

$$\ln(\mathbf{A}) = [\ln(\mathbf{A}^T)]^T = \begin{pmatrix} f(1) & f'(1) & \frac{f''(1)}{2!} & \frac{f'''(1)}{3!} \\ & f(1) & f'(1) & \frac{f''(1)}{2!} \\ & & f(1) & f'(1) \\ & & & f(1) \end{pmatrix}^T = \begin{pmatrix} 0 & 1 & -\frac{1}{2} & \frac{1}{3} \\ & 0 & 1 & -\frac{1}{2} \\ & & 0 & 1 \\ & & & 0 \end{pmatrix}^T = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ -\frac{1}{2} & 1 & 0 \\ \frac{1}{3} & -\frac{1}{2} & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

方法二:对
$$A$$
求得 P ,使得 $P^{-1}AP = \begin{bmatrix} 1 & 1 & & \\ & 1 & 1 & \\ & & 1 & 1 \\ & & & 1 \end{bmatrix} = J$,再得到

$$\ln \mathbf{A} = \mathbf{P} \cdot \ln \mathbf{J} \cdot \mathbf{P}^{-1} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ -\frac{1}{2} & 1 & 0 & 0 \\ \frac{1}{3} & -\frac{1}{2} & 1 & 0 \end{bmatrix}.$$

12. 设
$$A(t)$$
 和 $A^{-1}(t)$ 均为 n 阶可微矩阵,证明 $\frac{dA^{-1}(t)}{dt} = -A^{-1}(t) \left(\frac{dA(t)}{dt}\right) A^{-1}(t)$.

证:对 $A(t)A^{-1}(t) = E$ 两端关于t求导数可得

$$\frac{d\mathbf{A}(t)}{dt} \cdot \mathbf{A}^{-1}(t) + \mathbf{A}(t) \cdot \frac{d\mathbf{A}^{-1}(t)}{dt} = 0.$$

两边左乘 $A^{-1}(t)$ 并移项即得 $\frac{dA^{-1}(t)}{dt} = -A^{-1}(t)\left(\frac{dA(t)}{dt}\right)A^{-1}(t)$.

13.
$$\forall f(X) = tr(X^T X), X \in \mathbf{R}^{m \times n}, \ \ \vec{x} \frac{df}{dX}$$

解: 这是数量函数对矩阵变量的导数. 设 $X = (x_{ij})_{m \times n}$,则

$$f(X) = ||X||_F^2 = \sum_{s=1}^m \sum_{s=1}^n x_{ss}^2 = tr(X^T X).$$

又因为 $\frac{\partial f}{\partial x_{ii}} = 2x_{ij} (i = 1, 2, \dots, m; j = 1, 2, \dots, n)$,所以

$$\frac{df}{d\mathbf{X}} = \left(\frac{\partial f}{\partial x_{ij}}\right)_{m \times n} = \left(2x_{ij}\right)_{m \times n} = 2\mathbf{X} .$$

解: 设
$$\mathbf{A} = (a_{ij})_{m \times n}$$
, $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$, 由于

$$F(\mathbf{x}) = A\mathbf{x} = \left(\sum_{k=1}^{n} a_{1k} x_{k}, \dots, \sum_{k=1}^{n} a_{mk} x_{k}\right)^{T}$$

所以 $\frac{\partial F}{\partial x_i} = (a_{1i}, \cdots, a_{mi})^T$, $\frac{dF}{d\mathbf{x}} = \left(\frac{\partial F}{\partial x_1}, \cdots, \frac{\partial F}{\partial x_n}\right)^T = (a_{11}, \cdots, a_{m1}, \cdots, a_{1n}, \cdots, a_{mn})^T$.

$$\overrightarrow{\Pi} \frac{dF}{d\mathbf{x}^T} = \left(\frac{\partial F}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial F}{\partial x_n}\right) = \begin{bmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix} = \mathbf{A}.$$

15.
$$\forall X \in \mathbf{R}^{n \times n}$$
, $\det X \neq 0$, $f(X) = \det X$. $\boxplus \exists \frac{df}{dX} = (\det X)(X^{-1})^T$.

证: 设 $\pmb{X}=\left(x_{ij}\right)_{n\times n}$, 记 x_{ij} 的代数余子式为 \pmb{X}_{ij} , \pmb{X} 的伴随矩阵为 $adj\pmb{X}$.将 $det\pmb{X}$ 按第i行展开,得

$$f(\boldsymbol{X}) = det\boldsymbol{X} = x_{i1}\boldsymbol{X}_{i1} + \dots + x_{ij}\boldsymbol{X}_{ij} + \dots + x_{in}\boldsymbol{X}_{in},$$

所以
$$\frac{\partial f}{\partial x_{ij}} = X_{ij} (i, j = 1, 2, \dots, n)$$
,从而有

$$\frac{df}{d\mathbf{X}} = (\mathbf{X}_{ij})_{n \times n} = (adj\mathbf{X})^{T} = ((\det \mathbf{X})\mathbf{X}^{-1})^{T} = (\det \mathbf{X})(\mathbf{X}^{-1})^{T}.$$