

第 VI 章

克罗内克 (Kronecker) 积及其应用

6. 1 Kronecker 积

6. 1. 1 Kronecker 积的概念

定义 1—1 设 $A = (a_{ij}) \in C^{m \times n}, B = (b_{ij}) \in C^{p \times q}$, 则称如下的分块矩阵

$$A \otimes B = \begin{bmatrix} a_{11}B & a_{12}B & \cdots & a_{1n}B \\ a_{21}B & a_{22}B & \cdots & a_{2n}B \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1}B & a_{m2}B & \cdots & a_{mn}B \end{bmatrix} \in C^{mp \times nq}$$

为 A 的克罗内克 (Kronecker) 积, 或称 A 与 B 的直积, 或张量积, 简记为 $A \otimes B = (a_{ij}B)_{m \times n}$, 即 $A \otimes B$

是一个 $m \times n$ 块的分块矩阵, 最后是一个 $mp \times nq$ 阶的矩阵。

例 1—1 设 $A = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$, 那么

$$A \otimes B = \begin{bmatrix} aB & bB \\ cB & dB \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} ax & bx \\ ay & by \\ cx & dx \\ cy & dy \end{bmatrix}_{4 \times 2}$$

$$B \otimes A = \begin{bmatrix} xA \\ yA \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} xa & xb \\ xc & xd \\ ya & yb \\ yc & yd \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} ac & bx \\ cx & dx \\ ay & by \\ cy & dy \end{bmatrix}_{4 \times 2}$$

由这个例子可以看出, $A \otimes B$ 与 $B \otimes A$ 一般不是同一矩阵, 即 Kronecker 积不满足交换律, 但它们的阶数是相同的。

对单位矩阵, 有

$$I_n \otimes I_m = I_m \otimes I_n = I_{mn}$$

6. 1. 2 Kronecker 积的性质

不难验证, 矩阵的 Kronecker 积满足下列运算律:

$$1. k(A \otimes B) = kA \otimes B = A \otimes kB, \quad k \in c;$$

$$2. \text{分配律} \quad (A + B) \otimes C = A \otimes C + B \otimes C;$$

$$3. \text{结合律} \quad (A \otimes B) \otimes C = A \otimes (B \otimes C).$$

下面我们来研究 Kronecker 积的另一个重要性质, 这条性质对进一步研究 Kronecker 积有着重要的作用。

定理 1—1 设 $A = (a_{ij})_{m \times n}, B = (b_{ij})_{s \times r}, C = (c_{ij})_{n \times p}, D = (d_{ij})_{r \times t}$, 则

$$(A \otimes B)(C \otimes D) = AC \otimes BD \quad (1-1)$$

证 因为

$$\begin{aligned} (A \otimes B)(C \otimes D) &= (a_{ij} B)(c_{ij} D) \\ &= \left(\sum_{k=1}^n a_{ik} c_{kj} BD \right) = ((AC)_{ij} BD) \\ &= AC \otimes BD \end{aligned}$$

式中 $(AC)_{ij}$ 是矩阵 AC 中第 i 行第 j 列的元素。

证毕

推论 若 $A = (a_{ij})_{m \times n}, B = (b_{ij})_{n \times n}$, 则

$$A \otimes B = (A \otimes I_n)(I_m \otimes B) = (I_m \otimes B)(A \otimes I_n)$$

定理 1—2 设 $A = (a_{ij})_{m \times n}, B = (b_{ij})_{p \times q}$, 则

$$(A \otimes B)^T = A^T \otimes B^T \quad (1-2)$$

$$(A \otimes B)^H = A^H \otimes B^H \quad (1-3)$$

证 因为

$$\begin{aligned} (A \otimes B)^T &= (a_{ij} B)^T = \begin{bmatrix} a_{11} B & \cdots & a_{1n} B \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} B \end{bmatrix}^T \\ &= \begin{bmatrix} a_{11} B^T & \cdots & a_{m1} B^T \\ \vdots & & \vdots \\ a_{1n} B^T & \cdots & a_{mn} B^T \end{bmatrix} = A^T \otimes B^T \end{aligned}$$

同理可证 $(A \otimes B)^H = A^H \otimes B^H$ 。

证毕

定理 1—3 设 A, B 分别为 m 阶和 n 阶可逆矩阵, 则 $A \otimes B$ 也为可逆矩阵, 且

$$(A \otimes B)^{-1} = A^{-1} \otimes B^{-1} \quad (1-4)$$

证 由式 (1—1) 有

$$\begin{aligned} (A \otimes B)(A^{-1} \otimes B^{-1}) &= (AA^{-1} \otimes BB^{-1}) \\ &= I_m \otimes I_n = I_{mn} \end{aligned}$$

即 $(A \otimes B)^{-1} = A^{-1} \otimes B^{-1}$ 证毕

由式 (1—2)、(1—4) 可见, 对于 Kronecker 积, 转置和求逆的反序法则不再成立, 这也是与通常的矩阵乘法的主要区别之一。

定理 1—4 设 $A = (a_{ij})_{m \times n}, B = (b_{ij})_{p \times q}$, 则

$$\text{rank}(A \otimes B) = \text{rank}(A)\text{rank}(B) \quad (1-5)$$

证 设 A 与 B 的标准形为 A_1 与 B_1 , 即

$$MAN = A_1, \quad PBQ = B_1 \quad (1-6)$$

其中 M, N, P, Q 分别为 m 阶、 n 阶、 p 阶和 q 阶非奇异矩阵, 且

$$A_1 = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & \ddots & & \\ & & 1 & \\ & & & 0 & \ddots & \\ & & & & \ddots & 0 \end{bmatrix}, \quad B_1 = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & \ddots & & \\ & & 1 & \\ & & & 0 & \ddots & \\ & & & & \ddots & 0 \end{bmatrix}$$

A_1 中数 1 的个数为 $\text{rank}(A)$, B_1 中数 1 的个数为 $\text{rank}(B)$ 。

由式 (1—6) 有

$$A = M^{-1}A_1N^{-1}, \quad B = P^{-1}B_1Q^{-1}$$

于是, 由式 (1—1) 有

$$\begin{aligned} A \otimes B &= (M^{-1}A_1N^{-1}) \otimes (P^{-1}B_1Q^{-1}) \\ &= (M^{-1} \otimes P^{-1})(A_1 \otimes B_1)(N^{-1} \otimes Q^{-1}) \end{aligned}$$

由定理 1—3 知, $M^{-1} \otimes P^{-1}, N^{-1} \otimes Q^{-1}$ 均为非奇异矩阵, 故

$$\text{rank}(A \otimes B) = \text{rank}(A_1 \otimes B_1)$$

而 $A_1 \otimes B_1$ 的秩为 $\text{rank}(A)\text{rank}(B)$ ，于是

$$\text{rank}(A \otimes B) = \text{rank}(A)\text{rank}(B) \quad \text{证毕}$$

定理 1—5 设 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$ 是 $A_{m \times n}$ 的 m 个特征值， $\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_p$ 是 $B_{p \times p}$ 的 p 个特征值，那么 $A \otimes B$ 的 mp 个特征值为 $\lambda_i \mu_j (i=1, 2, \dots, m; j=1, 2, \dots, p)$.

证 由第三章§2 知， A 与 B 一定与 Jordan 标准形相似，即存在可逆矩阵 P 与 Q ，使得

$$P^{-1}AP = J_1 = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & * \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_m \end{bmatrix}, \quad Q^{-1}BQ = J_2 = \begin{bmatrix} \mu_1 & & * \\ & \ddots & \\ 0 & & \mu_p \end{bmatrix}$$

即有

$$A = P \begin{bmatrix} \lambda_1 & & * \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_m \end{bmatrix} P^{-1}, \quad B = Q \begin{bmatrix} \mu_1 & & * \\ & \ddots & \\ 0 & & \mu_p \end{bmatrix} Q^{-1}$$

从而由式 (1—1) 有

$$A \otimes B = (P \otimes Q) \left(\begin{bmatrix} \lambda_1 & & * \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_m \end{bmatrix} \otimes \begin{bmatrix} \mu_1 & & * \\ & \ddots & \\ 0 & & \mu_p \end{bmatrix} \right) (P^{-1} \otimes Q^{-1})$$

$$= (P \otimes Q) \begin{bmatrix} \begin{bmatrix} \mu_1 & & * \\ & \ddots & \\ 0 & & \mu_p \end{bmatrix} & & \\ & \ddots & \\ 0 & & \begin{bmatrix} \mu_1 & & * \\ & \ddots & \\ 0 & & \mu_p \end{bmatrix} \end{bmatrix} (P \otimes Q)^{-1}$$

即有

$$A \otimes B \sim \begin{bmatrix} \lambda_1 \mu_1 & & & & * \\ & \ddots & & & \\ & & \lambda_1 \mu_p & & \\ & & & \ddots & \\ & & & & \lambda_m \mu_1 \\ & & & & & \ddots \\ & & & & & & \lambda_m \mu_p \end{bmatrix}$$

从而 $A \otimes B$ 的 mp 个特征值为 $\lambda_i \mu_j (i = 1, \dots, m; j = 1, \dots, p)$, 证毕

定理 1—6 设 A 为 m 阶矩阵, B 为 p 阶矩阵, 则

$$\det(A \otimes B) = (\det(A))^p (\det(B))^m \quad (1-7)$$

证 设 A 与 B 的 Jordan 标准形分别为 J_1 和 J_2 , 于是存在非奇异矩阵 P 与 Q , 有

$$P^{-1}AP = J_1, \quad Q^{-1}BQ = J_2$$

由式 (1-1), 有

$$\begin{aligned} A \otimes B &= (PJ_1OP^{-1}) \otimes (QJ_2Q^{-1}) \\ &= (P \otimes Q)(J_1 \otimes J_2)(P \otimes Q)^{-1} \end{aligned}$$

于是

$$\det(A \otimes B) = \det(J_1 \otimes J_2)$$

显然, 当 J_1, J_2 均为下 (上) 三角矩阵时, $(J_1 \otimes J_2)$ 也为下 (上) 三角矩阵, 故有

$$\begin{aligned} \det(A \otimes B) &= \det(J_1 \otimes J_2) = \prod_{j=1}^p (\lambda_1 \mu_j) \prod_{j=1}^p (\lambda_2 \mu_j) \cdots \prod_{j=1}^p (\lambda_m \mu_j) \\ &= \prod_{j=1}^m (\lambda_j)^p \prod_{j=1}^p (\mu_j) \\ &= (\det(A))^p (\det(B))^m \end{aligned}$$

其中 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$ 为 A 的特征值, $\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_p$ 是 B 的特征值, 证毕

定理 1—7 (1) 若 A, B 均为对角矩阵时, 则 $A \otimes B$ 也是对角矩阵;

- (2) 若 A, B 均为对称矩阵时, 则 $A \otimes B$ 也是对称矩阵;
- (3) 若 A, B 均为 Hermite 矩阵时, 则 $A \otimes B$ 也是 Hermite 矩阵;
- (4) 若 A, B 均为正交 (酉) 矩阵时, 则 $A \otimes B$ 也是正交 (酉) 矩阵。

定理的证明作为练习。

由例 1—1 我们已看到, Kronecker 积的交换律不成立, 即 $A \otimes B$ 一般不等于 $B \otimes A$, 但是, 我们仍有下面的性质。

定理 1—8 设 A 为 m 阶矩阵, B 为 n 阶矩阵, 则有 $A \otimes B$ 相似于 $B \otimes A$ 。

证 容易验证, 对矩阵 $A \otimes I_n$ 进行一系列“相合”变换 (对矩阵的行和相应的列进行相同的初等变换, 这里是指对调矩阵的第 I 行与第 J 行, 然后再对调第 I 列与第 J 列。), 可以变成 $I_n \otimes A$, 即存在一个 mn 阶置换矩阵 (有限个初等矩阵的乘积) P , 使

$$P^T (A \otimes I_n) P = I_n \otimes A$$

同理, 对矩阵 $I_m \otimes B$ 也有

$$P^T (I_m \otimes B) P = B \otimes I_m$$

再由此种初等矩阵的性质知 $P^T P = I$, 有

$$\begin{aligned} P^T (A \otimes B) P &= P^T (A \otimes I_n) (I_m \otimes B) P \\ &= P^T (A \otimes I_n) P P^T (I_m \otimes B) P \\ &= (I_n \otimes A) (B \otimes I_m) \\ &= B \otimes A \end{aligned}$$

证毕

矩阵在 Kronecker 积的意义下也有幂的概念。

定义 1—2 设有矩阵 $A \in C^{m \times n}$, 记

$$\underbrace{A \otimes A \otimes \cdots \otimes A}_{k \text{ 个}} = A^{(k)}$$

它是一个 $m^k \times n^k$ 阶矩阵。

定理 1—9 设 $A \in C^{m \times n}, B \in C^{n \times p}$, 则

$$(AB)^{(k)} = A^{(k)} B^{(k)} \quad (1-8)$$

证 用归纳法, 当 $k=1$ 时, 显然成立, 设 $k-1$ 时定理成立, 则

$$\begin{aligned} (AB)^{(k)} &= (AB) \otimes (AB)^{(k-1)} \\ &= (AB) \otimes A^{(k-1)} B^{(k-1)} \\ &= (A \otimes A^{(k-1)})(B \otimes B^{(k-1)}) \\ &= A^{(k)} B^{(k)} \end{aligned} \quad \text{证毕}$$

关于 Kronecker 积的多项式的特征值问题, 我们有下面的结论。

定理 1—10 设 $f(x, y) = \sum_{i,j=0}^p a_{ij} x^i y^j$ 是变量 x, y 的复系数多项式, 对于

$A \in C^{m \times n}, B \in C^{n \times p}$ 定义 $m \times n$ 阶矩阵:

$$f(A; B) = \sum_{i,j=0}^p a_{ij} A^i \otimes B^j \quad (1-9)$$

如果 A 和 B 的特征值分别是 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$ 和 $\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_n$, 它们对应的特征向量分别是

x_1, x_2, \dots, x_m 和 y_1, y_2, \dots, y_n , 则矩阵 $f(A; B)$ 的特征值是 $f(\lambda_r; \mu_s)$, 而对应 $f(\lambda_r; \mu_s)$ 的特征向量为 $x_r \otimes y_s$ ($r=1, \dots, m; s=1, \dots, n$)。

证 由

$$Ax_r = \lambda_r x_r, \quad By_s = \mu_s y_s$$

$$\text{有} \quad A^i x_r = \lambda_r^i x_r, \quad B^j y_s = \mu_s^j y_s$$

于是

$$\begin{aligned} f(A; B)x_r \otimes y_s &= \left(\sum_{i,j=0}^p a_{ij} A^i \otimes B^j \right) (x_r \otimes y_s) \\ &= \sum_{i,j=0}^p a_{ij} (A^i \otimes B^j) (x_r \otimes y_s) \\ &= \sum_{i,j=0}^p a_{ij} (A^i x_r \otimes B^j y_s) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&= \sum_{i,j=0}^p a_{ij} \lambda_r^i \mu_s^j x_r \otimes y_s \\
&= f(\lambda_r, \mu_s) x_r \otimes y_s \quad \text{证毕}
\end{aligned}$$

特别地，若取 $f(x, y) = xy$ ，则有

$$f(A; B) = A \otimes B$$

应用本定理，便有定理 1—5 的结论，即

推论 1 $A \otimes B$ 的特征值为 $m \cdot n$ 个数 $\lambda_r \mu_s$ ($r = 1, \dots, m; s = 1, \dots, n$)，且对应 $\lambda_r \mu_s$ 的特征向量为 $x_r \otimes y_s$ 。

若取 $f(x, y) = x + y$ ，即 $f(x, y) = xy^0 + x^0 y$ ，则

$$f(A; B) = A \otimes I_n + I_m \otimes B$$

应用本定理，便有

推论 2 $A \otimes I_n + I_m \otimes B$ 的特征值是 $\lambda_r + \mu_s$ ，其对应的特征向量是 $x_r \otimes y_s$ ($r = 1, \dots, m; s = 1, \dots, n$)。

矩阵 $A \otimes I_n + I_m \otimes B$ 称为 A 与 B 的 **Kronecker 和**。

最后，我们还要介绍一个在数理统计中很有用的矩阵。

定义 1—3 元素为 1 或 -1 的方阵 $H \in R^{n \times m}$ ，若有

$$H H^T = n I_n \quad (1-10)$$

则称 H 为 n 阶哈达马矩阵。

定理 1—11 设 H_m 与 H_n 均为哈达马矩阵，则矩阵 $H_m \otimes H_n$ 为 $m \cdot n$ 阶的哈达马矩阵。

证 因为

$$(H_m \otimes H_n)(H_m \otimes H_n)^T = (H_m \otimes H_n)(H_m^T \otimes H_n^T)$$

$$\begin{aligned}
 &= (H_m H_m^T) \otimes (H_n H_n^T) = (mI_m) \otimes (nI_n) \\
 &= mnI_{mn}
 \end{aligned}$$

故按定义, $H_m \otimes H_n$ 为 $m \times n$ 阶的哈达马矩阵。证毕

本节讨论的 Kronecker 积, 特别是哈达马矩阵在数理统计中应用很广。

6. 2 Kronecker 积应用举例

6. 2. 1 线性矩方程

利用矩阵 Kronecker 积的性质, 能够方便地研究一般线性矩方程

$$A_1 X B_1 + A_2 X B_2 + \cdots + A_p X B_p = C \quad (2-1)$$

的相容性及其解法等问题, 这里 $A_i \in C^{m \times m}, B_i \in C^{n \times n}, C \in C^{m \times n}$ 为已知矩阵, $X \in C^{m \times n}$ 是未知矩阵。

对于矩阵方程 (2—1) 可以转化为通常的线性方程组

$$Gx = c \quad (2-2)$$

来讨论, 其中系数矩阵 G 与 A, B 有头, 向量 x 与矩阵 X 有头, 向量 c 与矩阵 C 有头, 为此, 先引入下面矩阵拉直的概念。

矩阵的拉直

定义 2—1 设 $A = (a_{ij})_{m \times n}$, 将 A 的各行依次按列纵排得到的 $m \times n$ 维列向量, 这种运算称为 A 的

拉直, 记为 \vec{A} , 即

$$\vec{A} = (a_{11}, a_{12}, \cdots, a_{1n}, a_{21}, a_{22}, \cdots, a_{2n}, \cdots, a_{m1}, a_{m2}, \cdots, a_{mn})^T \quad (2-3)$$

从定义 2—1 可看出, A 是 $mn \times 1$ 阶矩阵, 即为一个列向量, 这个列向量先把 A 的第一行按顺序写在前面, 依次再写第二行, \cdots , 最后写第 m 行。

例 2—1 设 $A = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 3 & 1 \end{bmatrix}$, 则 $\vec{A} = (1, -1, 3, 1)^T$

定理 2—1 拉直算子是线性的, 即

$$\overline{A+B} = \vec{A} + \vec{B}, \quad \overline{kA} = k\vec{A}$$

这些都是显然的。

定理 2—2

1. $\overrightarrow{xy^T} = x \otimes y$, 其中 x, y 为 n 维列向量;

2. $E_{ij} = e_i e_j^T$, 其中 E_{ij} 表示 (i, j) 元素为 1, 其余元素为 0 的 $m \times n$ 阶矩阵, e_i 表示第 i 个元素为

1, 其余元素为 0 的列向量;

4. $\vec{E}_{ij} = e_i \otimes e_j$.

4. $Ae_i = \begin{bmatrix} a_{1i} \\ a_{2i} \\ \vdots \\ a_{mi} \end{bmatrix}$;

5. $\overrightarrow{e_j A} = (a_{j1}, a_{j2}, \dots, a_{jn})^T$;

定理 2—3 设 $A = (a_{ij})_{m \times n}, B = (b_{ij})_{n \times p}, C = (c_{ij})_{p \times q}$, 则

$$\overrightarrow{ABC} = (A \otimes C^T) \vec{B} \quad (2-4)$$

证 证明分两步, 先证

$$\overrightarrow{AE_{ij}C} = (A \otimes C^T) \vec{E}_{ij} \quad (2-5)$$

其中 E_{ij} 为 $n \times p$ 阶矩阵。

事实上,

$$\overrightarrow{AE_{ij}C} = \overrightarrow{Ae_i e_j^T C} = \overrightarrow{Ae_j (C^T e_j)^T} = Ae_i \otimes C^T e_j$$

另一方面, 有

$$(A \otimes C^T) \vec{E}_{ij} = (A \otimes C^T)(e_i \otimes e_j) = Ae_i \otimes C^T e_j$$

即证明了式 (2—5), 下面再证明式 (2—4), 由于

$$B = (b_{ij}) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^p b_{ij} E_{ij}$$

所以

$$\begin{aligned}
\overrightarrow{ABC} &= \overrightarrow{A(\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^p b_{ij} E_{ij})C} \\
&= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^p b_{ij} \overrightarrow{AE_{ij}C} \\
&= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^p b_{ij} (A \otimes C^T) \vec{E}_{ij} \\
&= (A \otimes C^T) \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^p b_{ij} \vec{E}_{ij} \\
&= (A \otimes C^T) \vec{B} \quad \text{证毕}
\end{aligned}$$

推论 设 $A = A_{m \times m}, B = B_{n \times n}, X = X_{m \times n}$, 则

1. $\overrightarrow{AX} = (A \otimes I_n) \vec{X}$
2. $\overrightarrow{XB} = (I_m \otimes B^T) \vec{X}$
3. $\overrightarrow{AX + XB} = (A \otimes I_n + I_m \otimes B^T) \vec{X}$

线性矩阵方程的解

定理 2—4 矩阵 $X \in C^{m \times n}$ 是矩阵方程 (2—1) 的解的充分必要条件是 $x = \vec{X}$ 为通常的线性方程组

$$Gx = c \quad (2-6)$$

的解, 其中 $G = \sum_{i=1}^p A_i \otimes B_i^T, c = \vec{C}$ 。

证 对矩阵方程 (2—1) 两端拉直, 有

$$\begin{aligned}
\vec{C} &= \overrightarrow{\sum_{i=1}^p A_i X B_i} = \sum_{i=1}^p \overrightarrow{A_i X B_i} \\
&= \sum_{i=1}^p (A_i \otimes B_i^T) \vec{X} \\
&= G \vec{X}
\end{aligned}$$

即 $Gx = c$, 故矩阵方程 (2—1) 的解与通常的线性方程组 (2—6) 的相同, 证毕。

这样, 欲求矩阵方程 (2—1) 的解, 只要将它转化为通常的线性方程组 (2—6) 求解就行了。

推论 1 矩阵方程 (2—1) 有解 (相容) 的充要条件是

$$\text{rank}(G|c) = \text{rank}(G)$$

推论 2 矩阵方程 (2—1) 有唯一解的充要条件是 G 为非奇异的。

下面我们来讨论矩阵方程 (2—1) 两个重要的特殊情况。

1. 设 $A \in C^{m \times m}, B \in C^{n \times n}, C \in C^{m \times n}$, 方程

$$AX + XB = C \quad (2-7)$$

定理 2—5 矩阵方程 (2—7) 有唯一解 $X \in C^{m \times n}$ 的充要条件有 A 和 $-B$ 没有相同的特征值, 即

$$\lambda_i + \mu_j \neq 0 \quad (i=1, \dots, m; j=1, \dots, n) \quad (2-8)$$

证 将矩阵方程 (2—7) 两端拉直, 并利用定理 2—3 推论 (3) 的结论知, 方程 (2—7) 等价于

$$(A \otimes I_n + I_m \otimes B^T) \vec{X} = \vec{C} \quad (2-9)$$

再由定理 2—4 的推论 2 知, 方程 (2—7) 有唯一解的充要条件是矩阵 $A \otimes I_n + I_m \otimes B^T$ 是非奇异的,

即矩阵 $A \otimes I_n + I_m \otimes B^T$ 没有零特征值。

如果设 A 的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$, B (或 B^T) 的特征值为 $\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_n$, 则由定理 1—10 知,

矩阵 $A \otimes I_n + I_m \otimes B^T$ 的特征值为 $\lambda_i + \mu_j \quad (i=1, \dots, m; j=1, \dots, n)$, 于是方程 (2—7) 有

唯一解的充要条件是 $\lambda_i + \mu_j \neq 0$, 即 A 与 $-B$ 没有相同的特征值。

推论 设 $A \in C^{m \times m}$ 则矩阵方程 $AX - XA = 0$ (即 $AX = XA$) 必要非零解 $X \in C^{m \times n}$ 。

2. 设 $A \in C^{m \times m}, B \in C^{n \times n}, C \in C^{m \times n}$, 方程

$$X + AXB = C \quad (2-10)$$

定理 2—6 矩阵方程 (2—10) 有唯一解 $X \in C^{m \times n}$ 的充要条件是

$\lambda_i \mu_j \neq -1 (i = 1, 2, \dots, m; j = 1, 2, \dots, n)$, λ_i 和 μ_j 分别为 A 与 B 的特征值。

证 把方程 (2—10) 两端拉直, 有

$$\vec{C} = \overrightarrow{I_m X I_n + A X B} = (I_m \otimes I_n + A \otimes B^T) \vec{X}$$

于是方程 (2—10) 有唯一解的充要条件是矩阵 $I_m \otimes I_n + A \otimes B^T$ 的特征值全不为零, 由定理 1—10 知

$$1 + \lambda_i \mu_j \neq 0$$

证毕

6. 2. 2 矩阵函数积的导数

令 $X = (x_{pq})_{m \times n}$, $F(X) = (f_{ij}(X))_{s \times t}$, $f_{ij}(X)$ 为 X 的函数, 则 F 关于矩阵 X 的导数为

$$\frac{dF}{dX} = \left(\frac{\partial F}{\partial x_{pq}} \right)_{m \times n},$$

其中

$$\frac{\partial F}{\partial x_{pq}} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_{11}}{\partial x_{pq}} & \dots & \frac{\partial f_{1t}}{\partial x_{pq}} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial f_{s1}}{\partial x_{pq}} & \dots & \frac{\partial f_{st}}{\partial x_{pq}} \end{pmatrix} = \left(\frac{\partial f_{ij}}{\partial x_{pq}} \right)_{s \times t}$$

定理 2—4 设 $X = (x_{pq})_{m \times n}$, $F(X) = (f_{ij}(X))_{s \times r}$, $G(X) = (g_{ij}(X))_{r \times t}$, 则

$$\frac{d[FG]}{dX} = \frac{dF}{dX} (I_n \otimes G) + (I_m \times F) \frac{dG}{dX} \quad (2-11)$$

证 令 $A(X) = F(X) G(X)$, 则

$$a_{ij}(X) = \sum_{k=1}^r f_{ik}(X) g_{kj}(X), i = 1, 2, \dots, s; j = 1, 2, \dots, t$$

由导数定义, 我们有

$$\frac{dA}{dX} = \left(\frac{\partial A}{\partial x_{pq}} \right)_{m \times n}$$

$$\frac{\partial A}{\partial x_{pq}} = \left(\frac{\partial a_{ij}}{\partial x_{pq}} \right)_{m \times n} = \left(\sum_{k=1}^r \frac{\partial (f_{ik} g_{kj})}{\partial x_{pq}} \right)_{m \times n} = \left(\sum_{k=1}^r \frac{\partial f_{ik}}{\partial x_{pq}} \cdot g_{kj} \right)_{m \times n} + \left(\sum_{k=1}^r f_{ik} \cdot \frac{\partial g_{kj}}{\partial x_{pq}} \right)_{m \times n}$$

$$= \frac{\partial F}{\partial x_{pq}} \cdot G + F \frac{\partial G}{\partial x_{pq}}$$

所以

$$\begin{aligned} \frac{dA}{dX} &= \left(\frac{\partial F}{\partial x_{pq}} \cdot G \right)_{m \times n} + \left(F \cdot \frac{\partial G}{\partial x_{pq}} \right)_{m \times n} \\ &= \begin{pmatrix} \frac{\partial F}{\partial x_{11}} \cdot G & \cdots & \frac{\partial F}{\partial x_{1n}} \cdot G \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial F}{\partial x_{m1}} \cdot G & \cdots & \frac{\partial F}{\partial x_{mn}} \cdot G \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} F \cdot \frac{\partial G}{\partial x_{11}} & \cdots & F \cdot \frac{\partial G}{\partial x_{1n}} \\ \vdots & & \vdots \\ F \cdot \frac{\partial G}{\partial x_{m1}} & \cdots & F \cdot \frac{\partial G}{\partial x_{mn}} \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \frac{\partial F}{\partial x_{11}} & \cdots & \frac{\partial F}{\partial x_{1n}} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial F}{\partial x_{m1}} & \cdots & \frac{\partial F}{\partial x_{mn}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} G & & \\ & \ddots & \\ & & G \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} F & & \\ & \ddots & \\ & & F \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{\partial G}{\partial x_{11}} & \cdots & \frac{\partial G}{\partial x_{1n}} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial G}{\partial x_{m1}} & \cdots & \frac{\partial G}{\partial x_{mn}} \end{pmatrix} \\ &= \frac{dF}{dX} (I_n \otimes G) + (I_m \otimes F) \frac{dG}{dX} \end{aligned}$$

因此

$$\frac{d[FG]}{dX} = \frac{dF}{dX} (I_n \otimes G) + (I_m \otimes F) \frac{dG}{dX}$$

例 2-1 令 $f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^T A \mathbf{x}$, 其中 $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$, $A = (a_{ij})_{n \times n}$, 求 $\frac{df}{d\mathbf{x}}$ 。

解: $\frac{df}{d\mathbf{x}} = \frac{d\mathbf{x}^T}{d\mathbf{x}} (I_1 \otimes A\mathbf{x}) + (I_n \otimes \mathbf{x}^T) \frac{dA\mathbf{x}}{d\mathbf{x}}$

$$\frac{d\mathbf{x}^T}{d\mathbf{x}} = \begin{pmatrix} \frac{\partial \mathbf{x}^T}{\partial x_1} \\ \vdots \\ \frac{\partial \mathbf{x}^T}{\partial x_n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & & \\ & \ddots & \\ & & 1 \end{pmatrix} = I_n, \quad (I_1 \otimes A\mathbf{x}) = A\mathbf{x}$$

$$\frac{d\mathbf{x}^T}{d\mathbf{x}} (I_1 \otimes A\mathbf{x}) = A\mathbf{x}$$

$$(I_n \otimes \mathbf{x}^T) = \begin{pmatrix} \mathbf{x}^T & & \\ & \ddots & \\ & & \mathbf{x}^T \end{pmatrix}, \quad \frac{dA\mathbf{x}}{d\mathbf{x}} = \begin{pmatrix} \frac{\partial A\mathbf{x}}{\partial x_1} \\ \vdots \\ \frac{\partial A\mathbf{x}}{\partial x_n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\partial \sum_{j=1}^n a_{1j}x_j}{\partial x_1} \\ \vdots \\ \frac{\partial \sum_{j=1}^n a_{nj}x_j}{\partial x_n} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 \\ \vdots \\ \mathbf{a}_n \end{pmatrix}$$

$$(I_n \otimes \mathbf{x}^T) \frac{dA\mathbf{x}}{d\mathbf{x}} = \begin{pmatrix} \mathbf{x}^T & & \\ & \ddots & \\ & & \mathbf{x}^T \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{a}_1 \\ \vdots \\ \mathbf{a}_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{x}^T \mathbf{a}_1 \\ \vdots \\ \mathbf{x}^T \mathbf{a}_n \end{pmatrix} = A^T \mathbf{x}$$

所以

$$\frac{df}{d\mathbf{x}} = \frac{d\mathbf{x}^T}{d\mathbf{x}} (I_1 \otimes A\mathbf{x}) + (I_n \otimes \mathbf{x}^T) \frac{dA\mathbf{x}}{d\mathbf{x}} = (A + A^T)\mathbf{x}$$

例 2-2 令 $f(A) = \mathbf{x}^T A \mathbf{x}$, 其中 $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$, $A = (a_{ij})_{n \times n}$, 求 $\frac{df}{dA}$ 。

解: $\frac{df}{dA} = \frac{d\mathbf{x}^T}{dA} (I_n \otimes A\mathbf{x}) + (I_n \otimes \mathbf{x}^T) \frac{dA\mathbf{x}}{dA}$

$$\frac{d\mathbf{x}^T}{dA} = 0,$$

$$\frac{d\mathbf{x}^T}{dA} (I_n \otimes A\mathbf{x}) = 0$$

$$\frac{dA\mathbf{x}}{dA} = \left(\frac{\partial A\mathbf{x}}{\partial a_{ij}} \right)_{n \times n}, \quad \frac{\partial A\mathbf{x}}{\partial a_{ij}} = x_j \mathbf{e}_i,$$

$$\frac{dA\mathbf{x}}{dA} = \begin{pmatrix} x_1 \mathbf{e}_1 & x_2 \mathbf{e}_1 & \cdots & x_n \mathbf{e}_1 \\ x_1 \mathbf{e}_2 & x_2 \mathbf{e}_2 & \cdots & x_n \mathbf{e}_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_1 \mathbf{e}_n & x_2 \mathbf{e}_n & \cdots & x_n \mathbf{e}_n \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned}
 (I_n \otimes \mathbf{x}^T) \frac{dA\mathbf{x}}{d\mathbf{x}} &= \begin{pmatrix} \mathbf{x}^T & & & \\ & \mathbf{x}^T & & \\ & & \ddots & \\ & & & \mathbf{x}^T \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \mathbf{e}_1 & x_2 \mathbf{e}_1 & \cdots & x_n \mathbf{e}_1 \\ x_1 \mathbf{e}_2 & x_2 \mathbf{e}_2 & \cdots & x_n \mathbf{e}_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_1 \mathbf{e}_n & x_2 \mathbf{e}_n & \cdots & x_n \mathbf{e}_n \end{pmatrix} \\
 &= \begin{pmatrix} x_1 \mathbf{x}^T \mathbf{e}_1 & x_2 \mathbf{x}^T \mathbf{e}_1 & \cdots & x_n \mathbf{x}^T \mathbf{e}_1 \\ x_1 \mathbf{x}^T \mathbf{e}_2 & x_2 \mathbf{x}^T \mathbf{e}_2 & \cdots & x_n \mathbf{x}^T \mathbf{e}_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_1 \mathbf{x}^T \mathbf{e}_n & x_2 \mathbf{x}^T \mathbf{e}_n & \cdots & x_n \mathbf{x}^T \mathbf{e}_n \end{pmatrix} = (x_1 \mathbf{x} \quad x_2 \mathbf{x} \quad \cdots \quad x_n \mathbf{x}) = \mathbf{x} \mathbf{x}^T
 \end{aligned}$$

所以

$$\frac{df}{dA} = \mathbf{x} \mathbf{x}^T$$

例 2-3 令 $f(A) = A^T A$, 其中 $A = (a_{ij})_{n \times n}$, 求 $\frac{df}{dA}$ 。

解: $\frac{df}{dA} = \frac{dA^T}{dA} (I_n \otimes A) + (I_n \otimes A^T) \frac{dA}{dA}$

$$\frac{dA}{dA} = \left(\frac{\partial A}{\partial a_{ij}} \right) = (E_{ij})_{n \times n}$$

$$\frac{dA^T}{dA} = \left(\frac{\partial A^T}{\partial a_{ij}} \right) = (E_{ji})_{n \times n},$$

$$\frac{df}{dA} = (E_{ji})_{n \times n} (I_n \otimes A) + (I_n \otimes A^T) (E_{ij})_{n \times n} = (E_{ji} A + A^T E_{ij})_{n \times n}$$

例 2-4 求 $\frac{dA^{-1}}{dA}$ 。

解: $A^{-1} A = I$, $\frac{dA^{-1}}{dA} (I_n \otimes A) + (I_n \otimes A^{-1}) \frac{dA}{dA} = 0$

$$\frac{dA^{-1}}{dA} = -(I_n \otimes A^{-1}) \frac{dA}{dA} (I_n \otimes A)^{-1} = -(I_n \otimes A^{-1}) (E_{ij})_{n \times n} (I_n \otimes A^{-1})$$

$$= -(A^{-1} E_{ij} A^{-1})_{n \times n}$$

例 2-5 $f(A) = \mathbf{x}^T A^{-1} \mathbf{x}$, 求 $\frac{df}{dA}$ 。

$$\begin{aligned}\text{解 } \frac{df}{dA} &= \frac{dx}{dA} (I \otimes A^{-1} x) + (I \otimes x^T) \frac{dA^{-1} x}{dA} \\ &= (I \otimes x^T) \left[\frac{dA^{-1}}{dA} (I \otimes x) + (I \otimes A^{-1}) \frac{dx}{dA} \right] \\ &= (I \otimes x^T) \frac{dA^{-1}}{dA} (I \otimes x)\end{aligned}$$

