

§ 5.4 矩阵的微分

矩阵微分的引进,为微分方程组的研究带来方便。因此,它是系统工程与控制论的基础,为了叙述简明起见,略去矩阵微分的范数形式的定义,而直接采用公式形式给出,并对不同情况的矩阵微分叙述其计算方法。

一、相对于数量变量的微分法

对于 n 维函数向量

$$a(t) = (a_1(t), a_2(t), \dots, a_n(t))^T$$

定义它对数量变量 t 的导数为

$$\frac{da(t)}{dt} \triangleq \left(\frac{da_1(t)}{dt}, \frac{da_2(t)}{dt}, \dots, \frac{da_n(t)}{dt} \right)^T$$

对于 $m \times n$ 阶函数矩阵

$$A(t) = (a_{ij}(t))_{m \times n}$$

定义它对数量变量 t 的导数为

$$\frac{dA(t)}{dt} \triangleq \left(\frac{da_{ij}(t)}{dt} \right)_{m \times n}$$

显然,若将 n 维函数向量 $a(t)$ 作为 $n \times 1$ 阶函数矩阵看待,它们对数量变量 t 的导数的定义是一致的。因此,下面仅就函数矩阵,讨论其对数量变量的导数的计算法则。

定理1 设 $A(t)$ 、 $B(t)$ 、 $A^{-1}(t)$ 及数量函数 $\lambda(t)$ 对数量变量 t 均可导,则

$$a) \quad \frac{d(A \pm B)}{dt} = \frac{dA}{dt} \pm \frac{dB}{dt} \quad \forall A, B \in F^{m \times n}$$

$$b) \quad \frac{d\lambda A}{dt} = \frac{d\lambda}{dt} A + \lambda \frac{dA}{dt} \quad \forall A \in F^{m \times n}$$

$$c) \quad \frac{dAB}{dt} = \frac{dA}{dt} B + A \frac{dB}{dt} \quad \forall A \in F^{m \times n}, B \in F^{n \times p}$$

$$d) \quad \frac{dA^{-1}}{dt} = -A^{-1} \frac{dA}{dt} A^{-1} \quad \forall A \in F_n^{n \times n}$$

证 a)、b) 由导数定义即得;

c) 设 $a(t) = (a_1(t), a_2(t), \dots, a_n(t))^T$, $b(t) = (\beta_1(t), \beta_2(t), \dots, \beta_n(t))^T$, 则

$$\begin{aligned} \frac{da^T b}{dt} &= \sum_{i=1}^n \frac{da_i \beta_i}{dt} = \sum_{i=1}^n \left(\frac{da_i}{dt} \beta_i + a_i \frac{d\beta_i}{dt} \right) \\ &= \frac{da^T}{dt} b + a^T \frac{db}{dt} \end{aligned}$$

设

$$A(t) = \begin{bmatrix} a_1(t)^T \\ a_2(t)^T \\ \vdots \\ a_m(t)^T \end{bmatrix}$$

$$B(t) = (b_1(t), b_2(t), \dots, b_p(t))$$

其中 $a_i(t)^T = (a_{i1}(t), a_{i2}(t), \dots, a_{in}(t)) \quad i \in \underline{m}$

$$b_j(t) = (b_{1j}(t), b_{2j}(t), \dots, b_{nj}(t))^T \quad j \in \underline{p}$$

则由

$$AB = (a_i^T b_j)_{m \times p}$$

知

$$\begin{aligned} \frac{dAB}{dt} &= \left(\frac{da_i^T b_j}{dt} \right)_{m \times p} \\ &= \left(\frac{da_i^T}{dt} b_j + a_i^T \frac{db_j}{dt} \right)_{m \times p} \\ &= \frac{dA}{dt} B + A \frac{dB}{dt} \end{aligned}$$

d) 由于 $AA^{-1} = I_n$, 故

$$\frac{dAA^{-1}}{dt} = \frac{dA}{dt} A^{-1} + A \frac{dA^{-1}}{dt} = O$$

于是

$$\frac{dA^{-1}}{dt} = -A^{-1} \frac{dA}{dt} A^{-1}$$

例1 设 $A \in F^{n \times n} (\|\cdot\|)$ 是常数矩阵, 则

a) $\frac{de^{At}}{dt} = Ae^{At}$

b) $\frac{d}{dt} \sin At = A \cos At$

c) $\frac{d}{dt} \cos At = -A \sin At$

这只要注意到 e^{At} , $\sin At$, $\cos At$ 的级数表达式及函数矩阵的导数计算法则, 即知上述结果是成立的。

例2 设 $A \in F^{n \times n} (\|\cdot\|)$ 是常数矩阵, $x(t) = (x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t))^T$, 则

a) e^{At} 是微分方程

$$\dot{x} = Ax \quad \left[\dot{x} = \frac{dx}{dt} \right]$$

的基本解矩阵, 故 $x = e^{At}$ 为此微分方程的解矩阵;

b) 若 A 可逆, 则

$$\dot{x} + A^2 x = \theta$$

的通解为

$$x = (\sin At)c_1 + (\cos At)c_2 \quad \forall c_1, c_2 \in F^n$$

证 a) 容易验证 $e^{At}c$ 是 $\dot{x} = Ax$ 的解向量, 若 $x(t_0) = x_0$ 即为初值条件; 显然, $e^{A(t-t_0)}x_0$ 为 $\dot{x} = Ax$ 满足 $x(t_0) = x_0$ 的特解, 故 e^{At} 为 $\dot{x} = Ax$ 的基本解矩阵;

b) 容易验证 $(\sin At)c_1, (\cos At)c_2$ 为 $\dot{x} + A^2 x = \theta$ 的解向量, 故 $x = (\sin At)c_1 + (\cos At)c_2$ 为其通解; 因为, 只须取 $c_1 = A^{-1}x_1, c_2 = x_0$, 即可得 $\dot{x} + A^2 x = \theta$ 满足初值条件

$$x(0) = x_0, \quad \dot{x}(0) = x_1$$

的特解。

例3 求二次型 $x^T Ax$ 对 t 的导数。

其中 $x = x(t)$ 是 n 维函数向量;

$A = A^T \in R^{n \times n}$ 是实数矩阵。

$$\begin{aligned} \text{解} \quad \frac{dx^T Ax}{dt} &= \frac{dx^T}{dt} Ax + x^T \frac{dAx}{dt} \\ &= \frac{dx^T}{dt} Ax + x^T \left(\frac{dA}{dt} x + A \frac{dx}{dt} \right) \\ &= \frac{dx^T}{dt} Ax + x^T A \frac{dx}{dt} \\ &= 2 \frac{dx^T}{dt} Ax \quad (= 2x^T A \frac{dx}{dt}) \end{aligned}$$

特别, 当 $A = I_n$ 时,

$$\frac{dx^T x}{dt} = 2x^T \frac{dx}{dt} = 2 \frac{dx^T}{dt} x$$

二、相对于向量变量的微分法

1. 数量函数的导数

设

$$f(x) = g(x_1, x_2, \dots, x_n)$$

是以向量 $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$ 为自变量的数量函数, 定义

$$\frac{df(x)}{dx} \triangleq \begin{bmatrix} \frac{\partial g}{\partial x_1} \\ \frac{\partial g}{\partial x_2} \\ \vdots \\ \frac{\partial g}{\partial x_n} \end{bmatrix} = \left[\frac{\partial}{\partial x_i} \right]_{n \times 1} \otimes g$$

显然, 它是 R^3 中数量场 $u = u(x, y, z)$ 的梯度

$$\text{gradu} = \nabla u = \left[\frac{\partial u}{\partial x}, \frac{\partial u}{\partial y}, \frac{\partial u}{\partial z} \right]^T$$

的概念的推广,故也可记为

$$\frac{df(x)}{dx} = \text{grad } g(x_1, x_2, \dots, x_n) = \nabla g(x_1, x_2, \dots, x_n)$$

同理可定义

$$\frac{df(x)}{dx^T} \triangleq \left[\frac{\partial g}{\partial x_1}, \frac{\partial g}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial g}{\partial x_n} \right]$$

显然,若还有向量 x 的数量函数

$$h(x) = k(x_1, x_2, \dots, x_n)$$

则下列导数法则成立;

$$\frac{d[f(x) \pm h(x)]}{dx} = \frac{df(x)}{dx} \pm \frac{dh(x)}{dx}$$

$$\frac{df(x)h(x)}{dx} = \frac{df(x)}{dx}h(x) + f(x)\frac{dh(x)}{dx}$$

例4 求函数

$$f(x) = x^T x = x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2$$

对 x 的导数。

$$\text{解 } \frac{df(x)}{dx} = (2x_1, 2x_2, \dots, 2x_n)^T = 2x$$

2. 函数向量的导数

设 $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$, 且

$$a(x) = (a_1(x), a_2(x), \dots, a_m(x))^T$$

是向量 x 的函数向量, 定义

$$\frac{da(x)}{dx^T} \triangleq \begin{bmatrix} \frac{\partial a_1}{\partial x_1} & \frac{\partial a_1}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial a_1}{\partial x_n} \\ \frac{\partial a_2}{\partial x_1} & \frac{\partial a_2}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial a_2}{\partial x_n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \frac{\partial a_m}{\partial x_1} & \frac{\partial a_m}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial a_m}{\partial x_n} \end{bmatrix}_{m \times n}$$

$$\frac{da(x)^T}{dx} \triangleq \left(\frac{da(x)}{dx^T} \right)^T$$

定理2 设 $a(x), b(x) \in F^m, x \in F^n, \lambda(x) \in F$, 则

$$a) \quad \frac{d(a \pm b)}{dx^T} = \frac{da}{dx^T} \pm \frac{db}{dx^T}$$

$$b) \quad \frac{d(\lambda a)}{dx^T} = \frac{d\lambda}{dx^T} a + \lambda \frac{da}{dx^T}$$

$$c) \quad \frac{d(a^T b)}{dx^T} = b^T \frac{da}{dx^T} + a^T \frac{db}{dx^T}$$

证 $a), b)$ 由定义即知;

$$\begin{aligned} c) \quad \frac{d(a^T b)}{dx^T} &= \left[\frac{\partial(a^T b)}{\partial x_1}, \frac{\partial(a^T b)}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial(a^T b)}{\partial x_n} \right] \\ &= \left[\frac{\partial a^T}{\partial x_1} b + a^T \frac{\partial b}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial a^T}{\partial x_n} b + a^T \frac{\partial b}{\partial x_n} \right] \\ &= b^T \frac{da}{dx^T} + a^T \frac{db}{dx^T} \end{aligned}$$

特别

$$\frac{dx}{dx^T} = \frac{dx^T}{dx} = I_n$$

将定理2中各公式转置, 即可得另一组对向量 x 的导数公式。

例5 $a)$ 求行向量 $x^T A$ 对 x 的导数;

$b)$ 求列向量 Bx 对 x^T 的导数。

其中 $A \in F^{m \times n}, B \in F^{m \times n}$ 均为数字矩阵, $x \in F^n$ 。

解 $a)$ 设 $A = (a_1, a_2, \dots, a_m), a_i \in F^m, i \in \underline{m}$,

则

$$x^T A = (x^T a_1, x^T a_2, \dots, x^T a_m)$$

于是

$$\frac{d(x^T A)}{dx} = \left[\frac{dx^T a_1}{dx}, \frac{dx^T a_2}{dx}, \dots, \frac{dx^T a_m}{dx} \right]$$

$$= \left(\frac{dx^T}{dx} a_1 + \frac{da_1^T}{dx} x, \dots, \frac{dx^T}{dx} a_m + \frac{da_m^T}{dx} x \right) \\ = (a_1, a_2, \dots, a_m) = A$$

b) 设

$$B = \begin{bmatrix} b_1^T \\ b_2^T \\ \vdots \\ b_m^T \end{bmatrix}$$

则

$$Bx = \begin{bmatrix} b_1^T x \\ b_2^T x \\ \vdots \\ b_m^T x \end{bmatrix}$$

于是

$$\frac{d(Bx)}{dx^T} = \begin{bmatrix} \frac{db_1^T x}{dx^T} \\ \frac{db_2^T x}{dx^T} \\ \vdots \\ \frac{db_m^T x}{dx^T} \end{bmatrix} \\ = \begin{bmatrix} x^T \frac{db_1}{dx^T} + b_1^T \frac{dx}{dx^T} \\ \vdots \\ x^T \frac{db_m}{dx^T} + b_m^T \frac{dx}{dx^T} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1^T \\ \vdots \\ b_m^T \end{bmatrix} = B$$

例6 求二次型 $x^T A x$ 对 x 的导数。

$$\text{解 } \frac{d(x^T A x)}{dx} = \frac{dx^T}{dx} A x + \frac{d(A x)^T}{dx} x \\ = A x + \frac{dx^T A^T}{dx} x = (A + A^T) x$$

若 $A = A^T$, 则

$$\frac{dx^T A x}{dx} = 2 A x$$

例7 求数量函数 $p^T A x$ 对 x 的导数。

其中 $p \in F^n, A \in F^{n \times n}$, 它们的元均为常数。

$$\text{解 } \frac{d(p^T A x)}{dx} = \frac{dp^T}{dx} A x + \frac{d(A x)^T}{dx} p = A^T p$$

3. 函数矩阵的导数

设矩阵 $A = (a_{ij}) \in F^{m \times l}$ 的元 a_{ij} 是向量 $x \in F^m$ 的函数, 即

$$A(x) = (a_{ij}(x))_{m \times l}$$

定义

$$\frac{d(Ax)}{dx} \triangleq \begin{bmatrix} \frac{\partial A}{\partial x_1} \\ \frac{\partial A}{\partial x_2} \\ \vdots \\ \frac{\partial A}{\partial x_m} \end{bmatrix}_{m \times l}$$

$$\frac{d(Ax)}{dx^T} \triangleq \left(\frac{\partial A}{\partial x_1}, \frac{\partial A}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial A}{\partial x_m} \right)_{m \times l}$$

函数矩阵对向量的微分法则如下。

定理3

$$a) \frac{d[A(x) \pm B(x)]}{dx} = \frac{dA(x)}{dx} \pm \frac{dB(x)}{dx}$$

$$b) \frac{d[\lambda(x) A(x)]}{dx} = \frac{d\lambda(x)}{dx} \otimes A + \lambda(x) \frac{dA(x)}{dx}$$

其中 $\lambda(x)$ 是向量 x 的数量函数。

$$c) \frac{d[A(x)B(x)]}{dx} = \frac{dA(x)}{dx}B(x) + [I_n \otimes A] \frac{dB(x)}{dx}$$

证 a) 由定义即知;

$$b) \frac{d[\lambda(x)A(x)]}{dx} = \begin{bmatrix} \frac{\partial \lambda A}{\partial x_1} \\ \frac{\partial \lambda A}{\partial x_2} \\ \vdots \\ \frac{\partial \lambda A}{\partial x_n} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\partial \lambda}{\partial x_1} A + \lambda \frac{\partial A}{\partial x_1} \\ \frac{\partial \lambda}{\partial x_2} A + \lambda \frac{\partial A}{\partial x_2} \\ \vdots \\ \frac{\partial \lambda}{\partial x_n} A + \lambda \frac{\partial A}{\partial x_n} \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} \frac{\partial \lambda}{\partial x_1} A \\ \frac{\partial \lambda}{\partial x_2} A \\ \vdots \\ \frac{\partial \lambda}{\partial x_n} A \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \lambda \frac{\partial A}{\partial x_1} \\ \lambda \frac{\partial A}{\partial x_2} \\ \vdots \\ \lambda \frac{\partial A}{\partial x_n} \end{bmatrix} = \frac{d\lambda(x)}{dx} \otimes A + \lambda(x) \frac{dA(x)}{dx}$$

$$c) \frac{d[A(x)B(x)]}{dx} = \begin{bmatrix} \frac{\partial AB}{\partial x_1} \\ \vdots \\ \frac{\partial AB}{\partial x_n} \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} \frac{\partial A}{\partial x_1} B + A \frac{\partial B}{\partial x_1} \\ \vdots \\ \frac{\partial A}{\partial x_n} B + A \frac{\partial B}{\partial x_n} \end{bmatrix}$$

$$= \frac{dA}{dx} B + [I_n \otimes A] \frac{dB}{dx}$$

例8 求 $x^T A$ 对向量 x 的导数。

其中 A 为常数矩阵。

$$\text{解 } \frac{dx^T A}{dx} = \frac{dx^T}{dx} A + (I_n \otimes x^T) \frac{dA}{dx} = A$$

例9 求 $p^T A q$ 对向量 x 的导数。

其中 p, q 均为常向量;

A 为向量 x 的函数矩阵。

$$\begin{aligned} \text{解 } \frac{d[p^T A q]}{dx} &= \frac{dp^T}{dx} A q + \frac{d[A q]^T}{dx} p \\ &= \frac{dq^T}{dx} A^T p + [I_n \otimes q^T] \frac{dA^T}{dx} p \\ &= [I_n \otimes q^T] \frac{dA^T}{dx} p \end{aligned}$$

三、相对于矩阵的微分法

1. 数量矩阵函数的导数

设 $A \in F^{m \times l}$, $f(A)$ 为矩阵 A 的数量函数, 定义

$$\frac{df(A)}{dA} \triangleq \left[\frac{\partial f}{\partial a_{ij}} \right]_{m \times l} \quad A = (a_{ij})_{m \times l}$$

显然, 由此有

$$\frac{d[f(A) \pm g(A)]}{dA} = \frac{df(A)}{dA} \pm \frac{dg(A)}{dA}$$

$$\frac{df(A)g(A)}{dA} = \frac{df(A)}{dA} g(A) + f(A) \frac{dg(A)}{dA}$$

例10 求二次型 $x^T A x$ 对 A 的导数。

其中 $A = (a_{ij}) \in F^{n \times n}$, $x \in F^n$ 与 A 无关。

$$\text{解 } \frac{dx^T A x}{dA} = \left[\frac{\partial x^T A x}{\partial a_{ij}} \right]_{n \times n} = (x_i x_j)_{n \times n} = x x^T$$

这里用到 $x^T A x = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_i x_j$ 。

2. 向量矩阵函数的导数

设 $z(A) = (z_1(A), z_2(A), \dots, z_n(A))^T$, $A = (a_{ij})_{m \times l}$, 定义

$$\frac{dz(A)}{dA} \triangleq \left(\frac{\partial z(A)}{\partial a_{ij}} \right)_{m \times l}$$

其中 $\frac{\partial z(A)}{\partial a_{ij}} = \begin{bmatrix} \frac{\partial z_1(A)}{\partial a_{ij}} \\ \vdots \\ \frac{\partial z_n(A)}{\partial a_{ij}} \end{bmatrix}$

仿此,可定义 $z(A)^T = (z_1(A), z_2(A), \dots, z_n(A))$ 对矩阵 A 的导数

$$\frac{dz(A)^T}{dA} \triangleq \left(\frac{\partial z(A)^T}{\partial a_{ij}} \right)_{m \times nl}$$

其中 $\frac{\partial z(A)^T}{\partial a_{ij}} = \left(\frac{\partial z_1(A)}{\partial a_{ij}}, \dots, \frac{\partial z_n(A)}{\partial a_{ij}} \right)$

3. 矩阵函数的导数

设矩阵 G 是矩阵 A 的函数,即

$$G(A) = \begin{bmatrix} g_{11}(A) & g_{12}(A) & \dots & g_{1q}(A) \\ g_{21}(A) & g_{22}(A) & \dots & g_{2q}(A) \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ g_{p1}(A) & g_{p2}(A) & \dots & g_{pq}(A) \end{bmatrix}$$

是以 $A \in F^{m \times n}$ 为自变量的 $p \times q$ 阶矩阵,定义

$$\frac{dG(A)}{dA} \triangleq \left(\frac{\partial G}{\partial a_{ij}} \right)_{pm \times qn} = \nabla \otimes G$$

其中 $\frac{\partial G}{\partial a_{ij}} = \begin{bmatrix} \frac{\partial g_{11}}{\partial a_{ij}} & \dots & \frac{\partial g_{1q}}{\partial a_{ij}} \\ \dots & \dots & \dots \\ \frac{\partial g_{p1}}{\partial a_{ij}} & \dots & \frac{\partial g_{pq}}{\partial a_{ij}} \end{bmatrix}$

与

$$\nabla = \begin{bmatrix} \frac{\partial}{\partial a_{11}} & \dots & \frac{\partial}{\partial a_{1n}} \\ \dots & \dots & \dots \\ \frac{\partial}{\partial a_{m1}} & \dots & \frac{\partial}{\partial a_{mn}} \end{bmatrix}$$

为哈密顿(Hamilton)算子矩阵。

定理4 a) $\frac{d[G(A) \pm D(A)]}{dA} = \frac{dG(A)}{dA} \pm \frac{dD(A)}{dA}$

b) 设 $\lambda(A) \in F$, 则

$$\frac{d[\lambda(A)G(A)]}{dA} = \frac{d\lambda(A)}{dA} \otimes G(A) + \lambda(A) \frac{dG(A)}{dA}$$

c) $\frac{d[G(A)H(A)]}{dA} = \frac{dG(A)}{dA} [I_n \otimes H(A)] + [I_m \otimes G(A)] \frac{dH(A)}{dA}$

其中 $A \in F^{m \times n}$ 。

证明留给读者练习。

例11 求 $y^T A^T A y$ 对 A 的导数。

其中 $A \in F^{m \times n}$, $y \in F^m$ 是常向量。

解 $\frac{d[y^T A^T A y]}{dA} = \left(\frac{\partial [y^T A^T A y]}{\partial a_{ij}} \right)$

$$= \left(\frac{\partial [y^T A^T]}{\partial a_{ij}} A y + y^T A^T \frac{\partial [A y]}{\partial a_{ij}} \right)$$

$$= \left(y^T \frac{\partial A^T}{\partial a_{ij}} A y + y^T A^T \frac{\partial A}{\partial a_{ij}} y \right)$$

$$= \left(\sum_{k=1}^n a_{ik} y_k y_j \right) + \left(\sum_{k=1}^n a_{ki} y_k y_j \right)$$

$$= A y y^T + A y y^T = 2 A y y^T$$

由此可得

$$\frac{d(Ay - x)^T (Ay - x)}{dA} = 2(Ay - x)y^T$$

事实上

$$(Ay - x)^T(Ay - x) = y^T A^T Ay - x^T Ay - y^T A^T x + x^T x$$

由例10可知

$$\frac{dx^T Ay}{dA} = xy^T$$

又因 $y^T A^T x = (x^T Ay)^T$, 故 $\frac{dx^T Ay}{dA} = xy^T$, 因此有上述结果。

例12 求 $\text{tr}(Ay - x)(Ay - x)^T$, $\text{tr}AB$, $\text{tr}ACA^T$ 对 A 的导数。

其中 B, C 是常矩阵;

x, y 是常向量。

解 由于 $\text{tr}(Ay - x)(Ay - x)^T = \text{tr}(Ay - x)^T(Ay - x)$, 故由例11知

$$\frac{d\text{tr}(Ay - x)(Ay - x)^T}{dA} = 2(Ay - x)y^T$$

又

$$\text{tr}AB = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} b_{ji}$$

故

$$\frac{d\text{tr}AB}{dA} = \left[\frac{\partial \text{tr}AB}{\partial a_{kl}} \right] = (b_{lk}) = B^T$$

其中 $A \in F^{n \times m}$, $B \in F^{m \times n}$ 。

由矩阵迹的性质有

$$\text{tr}AB = \text{tr}BA = \text{tr}A^T B^T = \text{tr}B^T A^T$$

故

$$\frac{d\text{tr}AB}{dA} = \frac{d\text{tr}BA}{dA} = \frac{d\text{tr}A^T B^T}{dA} = \frac{d\text{tr}B^T A^T}{dA} = B^T$$

又

$$\frac{d\text{tr}ACA^T}{dA} = \frac{d\text{tr}AB_1}{dA} + \frac{d\text{tr}B_2 A^T}{dA} = B_1^T + B_2 = A(C + C^T)$$

其中 $B_1 = CA^T$, $B_2 = AC$ 在求导时均看作常数矩阵。

例13 求 $f = (x - a - Bz)^T(x - a - Bz)$ 对矩阵 B 的导数。其中 x, a, z 均为常向量。

解 由例11知

$$\begin{aligned} \frac{d(x - a - Bz)^T(x - a - Bz)}{dB} \\ = \frac{d(Bz - x + a)^T(Bz - x + a)}{dB} = 2(Bz - x + a)z^T \end{aligned}$$

四、复合函数微分法

1. 数量函数的求导公式

设 $f = f(y)$, $y = y(t)$, 若 f, t 为数量变量, y 为向量变量,

则

$$\frac{df}{dt} = \frac{df}{dy^T} \frac{dy}{dt} = \frac{dy^T}{dt} \frac{df}{dy} \quad (1)$$

设 $f = f(y)$, $y = y(x)$, 若 f 为数量变量, x, y 为向量变量, 则

$$\frac{df}{dx} = \frac{dy^T}{dx} \frac{df}{dy} \quad (2)$$

$$\frac{df}{dx^T} = \frac{df}{dy^T} \frac{dy}{dx^T} \quad (3)$$

这只要注意到

$$df = \frac{df}{dy^T} dy, dy = \frac{dy}{dx^T} dx$$

即可。

又设 $f = f(x, y)$, $y = y(x)$, 若 f 是常量变量, x, y 是向量

变量,则

$$\frac{df}{dx} = \frac{\partial f}{\partial x} + \frac{dy^T}{dx} \frac{\partial f}{\partial y} \quad (4)$$

$$\frac{df}{dx^T} = \frac{\partial f}{\partial x^T} + \frac{\partial f}{\partial y^T} \frac{dy}{dx^T} \quad (5)$$

以上公式的证明略去。下面举例说明其应用。

例14 求 $f=x^T Ax$ 对 x 的导数。

解 设 $y=Ax$, 于是由公式(4)

$$\frac{df}{dx} = y + A^T x = (A + A^T)x$$

例15 求 $f=(x-a-Bz)^T(x-a-Bz)$ 对 a 的导数。

解 令 $y=x-a-Bz$, 则 $f=y^T y$, 于是由公式(2)有

$$\frac{df}{da} = \frac{dy^T}{da} \frac{df}{dy} = -I(2y) = -2(x-a-Bz)$$

2. 向量函数的求导公式

设 $z=z(y)$, $y=y(t)$, 若 t 为数量变量, y, z 为向量变量, 则

$$\frac{dz}{dt} = \frac{dz}{dy^T} \frac{dy}{dt} \quad (6)$$

设 $z=z(y)$, $y=y(x)$, 若 x, y, z 均为向量变量, 则

$$\frac{dz^T}{dx} = \frac{dy^T}{dx} \frac{dz^T}{dy} \quad (7)$$

$$\frac{dz}{dx^T} = \frac{dz}{dy^T} \frac{dy}{dx^T} \quad (8)$$

设 $z=f(x, y)$, $y=y(x)$, 若 x, y, z 均为向量变量, 则

$$\frac{dz^T}{dx} = \frac{\partial f}{\partial x} + \frac{dy^T}{dx} \frac{\partial f}{\partial y} \quad (9)$$

$$\frac{dz}{dx^T} = \frac{\partial f}{\partial x^T} + \frac{\partial f}{\partial y^T} \frac{dy}{dx^T} \quad (10)$$

例16 求向量函数 $[\sin(c^T x)]x^T$ 对 x 的导数。

其中 c 为常向量。

解 令 $c^T x = y$, 则 $z^T = (\sin y)x^T$, 由公式(9)有

$$\begin{aligned} \frac{dz^T}{dx} &= \frac{\partial f}{\partial x} + \frac{dy^T}{dx} \frac{\partial f}{\partial y} = \sin y \frac{dx^T}{dx} + \frac{dx^T}{dx} c (\cos y) x^T \\ &= (\sin y)I + c \cdot (\cos y) x^T \\ &= [\sin(c^T x)]I + [\cos(c^T x)]cx^T \end{aligned}$$

例17 求 $f=(Ax-b)^T R(Ax-b)$ 对 x 的导数。

其中 A, R 为常数矩阵, b 是常数向量。

解 令 $y=Ax-b$, 则 $f=y^T Ry$, 由公式(4)有

$$\begin{aligned} \frac{df}{dx} &= \frac{dy^T}{dx} \frac{df}{dy} = A^T (Ry + R^T y) \\ &= A^T (R + R^T) (Ax - b) \end{aligned}$$

§ 5.5 矩阵的积分

设 $A(t) = (a_{ij}(t))_{m \times n}$, 若 $a_{ij}(t)$ 在 $[t_1, t_2]$ 上可积, 定义

$$\begin{aligned} \int_{t_1}^{t_2} A(t) dt &\triangleq \left(\int_{t_1}^{t_2} a_{ij}(t) dt \right)_{m \times n} \\ dA(t) &\triangleq (da_{ij}(t))_{m \times n} \end{aligned}$$

于是

$$\begin{aligned} \int_{t_1}^{t_2} [A(t) \pm B(t)] dt &= \int_{t_1}^{t_2} A(t) dt \pm \int_{t_1}^{t_2} B(t) dt \\ \int_{t_1}^{t_2} kA(t) dt &= k \int_{t_1}^{t_2} A(t) dt \quad k = \text{const} \end{aligned}$$