

第七章 函数矩阵与矩阵微分方程

函数矩阵

定义： 以实变量 x 的函数为元素的矩阵

$$A(x) = \begin{bmatrix} a_{11}(x) & a_{12}(x) & \cdots & a_{1n}(x) \\ a_{21}(x) & a_{22}(x) & \cdots & a_{2n}(x) \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1}(x) & a_{m2}(x) & \cdots & a_{mn}(x) \end{bmatrix}$$

称为函数矩阵，其中所有的元素

$$a_{ij}(x), \quad i = 1, 2, \dots, m; j = 1, 2, \dots, n$$

都是定义在闭区间 $[a, b]$ 上的实函数。

函数矩阵与数字矩阵一样也有加法，数乘，乘法，转置等几种运算，并且运算法则完全相同。

例：已知

$$A = \begin{bmatrix} 1-x & \sin x \\ e^x & 1+x \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} 1+x & \cos x \\ e^x & 1-x \end{bmatrix}$$

计算 $A+B, AB, A^T, 2^x(A-B)$

定义： 设 $A(x)$ 为一个 n 阶函数矩阵，如果存在 n 阶函数矩阵 $B(x)$ 使得对于**任何** $x \in [a, b]$ 都有

$$A(x)B(x) = B(x)A(x) = I$$

那么我们称 $A(x)$ 在**区间** $[a, b]$ 上是**可逆的**。

称 $B(x)$ 是 $A(x)$ 的**逆矩阵**，一般记为 $A^{-1}(x)$

函数矩阵对纯量的导数和积分

定义： 如果 $A(x) = (a_{ij}(x))_{m \times n}$ 的所有各元素

$a_{ij}(x)$ 在 $x = x_0$ 处有极限，即

$$\lim_{x \rightarrow x_0} a_{ij}(x) = a_{ij} \quad (i = 1, \cdots, m; j = 1, \cdots, n)$$

其中 a_{ij} 为固定常数。则称 $A(x)$ 在 $x = x_0$ 处有**极限**，且记为

$$\lim_{x \rightarrow x_0} A(x) = A$$

如果 $A(x)$ 的各元素 $a_{ij}(x)$ 在 $x = x_0$ 处连续, 即

$$\lim_{x \rightarrow x_0} a_{ij}(x) = a_{ij}(x_0) \quad (i = 1, \cdots, m; j = 1, \cdots, n)$$

则称 $A(x)$ 在 $x = x_0$ 处连续, 且记为

$$\lim_{x \rightarrow x_0} A(x) = A(x_0)$$

其中

$$A(x_0) = \begin{bmatrix} a_{11}(x_0) & a_{12}(x_0) & \cdots & a_{1n}(x_0) \\ a_{21}(x_0) & a_{22}(x_0) & \cdots & a_{2n}(x_0) \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1}(x_0) & a_{m2}(x_0) & \cdots & a_{mn}(x_0) \end{bmatrix}$$

容易验证下面的等式是成立的：

设 $\lim_{x \rightarrow x_0} A(x) = A, \quad \lim_{x \rightarrow x_0} B(x) = B$

则 (1) $\lim_{x \rightarrow x_0} (A(x) \pm B(x)) = A \pm B$

$$(2) \quad \lim_{x \rightarrow x_0} (kA(x)) = kA$$

$$(3) \quad \lim_{x \rightarrow x_0} (A(x)B(x)) = AB$$

定义： 如果 $A(x) = (a_{ij}(x))_{m \times n}$ 的所有各元素

$a_{ij}(x) (i = 1, \dots, m; j = 1, \dots, n)$ 在点 $x = x_0$ 处(或在

区间 $[a, b]$ 上)可导，便称此函数矩阵 $A(x)$ 在点

$x = x_0$ 处(或在区间 $[a, b]$ 上)**可导**，并且记为

$$A'(x_0) = \left. \frac{dA(x)}{dx} \right|_{x=x_0} = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{A(x_0 + \Delta x) - A(x_0)}{\Delta x}$$

$$= \begin{bmatrix} a'_{11}(x_0) & a'_{12}(x_0) & \cdots & a'_{1n}(x_0) \\ a'_{21}(x_0) & a'_{22}(x_0) & \cdots & a'_{2n}(x_0) \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a'_{m1}(x_0) & a'_{m2}(x_0) & \cdots & a'_{mn}(x_0) \end{bmatrix}$$

函数矩阵的导数运算有下列性质：

(1) $A(x)$ 是常数矩阵的充分必要条件是

$$\frac{dA(x)}{dx} = 0$$

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

均可导，则

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

(3) 设 $k(x)$ 是 x 的纯量函数, $A(x)$ 是函数矩阵,

$k(x)$ 与 $A(x)$ 均可导, 则

$$\frac{d}{dx}[k(x)A(x)] = \frac{dk(x)}{dx}A(x) + k(x)\frac{dA(x)}{dx}$$

特别地, 当 $k(x)$ 是常数 k 时有

$$\frac{d}{dx}[kA(x)] = k \frac{dA(x)}{dx}$$

(4) 设 $A(x), B(x)$ 均可导, 且 $A(x)$ 与 $B(x)$ 是可乘的, 则

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

因为矩阵没有交换律, 所以

$$\frac{d}{dx}A^2(x) \neq 2A(x)\frac{dA(x)}{dx}$$

$$\frac{d}{dx}A^3(x) \neq 3A^2(x)\frac{dA(x)}{dx}$$

(5) 设 $A(x)$ 为矩阵函数, $x = f(t)$ 是 t 的纯量函数, $A(x)$ 与 $f(t)$ 均可导, 则

$$\frac{d}{dt} A(x) = \frac{dA(x)}{dx} f'(t) = f'(t) \frac{dA(x)}{dx}$$

定义： 如果函数矩阵 $A(x) = (a_{ij}(x))_{m \times n}$ 的所有各元素 $a_{ij}(x) (i = 1, \dots, m; j = 1, \dots, n)$ 在 $[a, b]$ 上可积，则称 $A(x)$ 在 $[a, b]$ 上可积，且

$$\int_a^b A(x) dx = \begin{bmatrix} \int_a^b a_{11}(x) dx & \int_a^b a_{12}(x) dx & \cdots & \int_a^b a_{1n}(x) dx \\ \int_a^b a_{21}(x) dx & \int_a^b a_{22}(x) dx & \cdots & \int_a^b a_{2n}(x) dx \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ \int_a^b a_{m1}(x) dx & \int_a^b a_{m2}(x) dx & \cdots & \int_a^b a_{mn}(x) dx \end{bmatrix}$$

函数矩阵的定积分具有如下性质：

$$\int_a^b kA(x)dx = k \int_a^b A(x)dx \quad k \in R$$

$$\int_a^b [A(x) + B(x)]dx = \int_a^b A(x)dx + \int_a^b B(x)dx$$

例 1：已知函数矩阵

$$A(x) = \begin{bmatrix} 1 & x^2 \\ x & 0 \end{bmatrix}$$

试计算

$$(1) \quad \frac{d}{dx} A(x), \frac{d^2}{dx^2} A(x), \frac{d^3}{dx^3} A(x)$$

$$(2) \quad \frac{d}{dx} |A(x)|$$

$$(3) \quad \frac{d}{dx} A^{-1}(x)$$

解:

$$\frac{d}{dx} A(x) = \begin{bmatrix} 0 & 2x \\ 1 & 0 \end{bmatrix}, \quad \frac{d^2}{dx^2} A(x) = \begin{bmatrix} 0 & 2 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\frac{d^3}{dx^3} A(x) = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

由于 $|A(x)| = -x^3$ ，所以

$$\frac{d}{dx} |A(x)| = -3x^2$$

下面求 $A^{-1}(x)$ 。由伴随矩阵公式可得

$$A^{-1}(\boldsymbol{x}) = \frac{\mathbf{1}}{|A(\boldsymbol{x})|} A^*(\boldsymbol{x})$$

$$= -\frac{\mathbf{1}}{x^3} \begin{bmatrix} \mathbf{0} & -x^2 \\ -x & \mathbf{1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{0} & \frac{\mathbf{1}}{x} \\ \frac{\mathbf{1}}{x^2} & -\frac{\mathbf{1}}{x^3} \end{bmatrix}$$

再求 $\frac{d}{dx} A^{-1}(x)$

$$\frac{d}{d} A^{-1}(x) = \begin{bmatrix} 0 & -\frac{1}{x^2} \\ -\frac{2}{x^3} & \frac{3}{x^4} \end{bmatrix}$$

例 2：已知函数矩阵

$$A(x) = \begin{bmatrix} \sin x & \cos x & x \\ \frac{\sin x}{x} & e^x & x^2 \\ 1 & 0 & x^3 \end{bmatrix}$$

试求 (1) $\lim_{x \rightarrow 0} A(x)$

(2) $\frac{d}{dx} A(x)$

(3) $\frac{d^2}{dx^2} A(x)$

(4) $\frac{d}{dx} |A(x)|$

(5) $\left| \frac{d}{dx} A(x) \right|$

$$\begin{bmatrix} \sin x & \cos x & x \\ \frac{\sin x}{x} & e^x & x^2 \\ 1 & 0 & x^3 \end{bmatrix}$$

例 3：已知函数矩阵

$$A(x) = \begin{bmatrix} \sin x & -\cos x \\ \cos x & \sin x \end{bmatrix}$$

试求

$$\int_0^x A(x)dx, \quad \left(\int_0^{x^2} A(x)dx\right)'$$

解：

$$\begin{aligned}\int_0^x A(x)dx &= \begin{bmatrix} \int_0^x \sin x dx & -\int_0^x \cos x dx \\ \int_0^x \cos x dx & \int_0^x \sin x dx \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 1 - \cos x & -\sin x \\ \sin x & 1 - \cos x \end{bmatrix}\end{aligned}$$

同样可以求得

$$\left(\int_0^{x^2} A(x)dx\right)' = 2x \begin{bmatrix} \sin x^2 & -\cos x^2 \\ \cos x^2 & \sin x^2 \end{bmatrix}$$

线性向量微分方程

定理： 设 A 是一个 n 阶常数矩阵，则微分方程组

$$\frac{dx(t)}{dt} = Ax(t)$$

满足初始条件 $x(t_0) = x_0$ 的解为

$$x = e^{A(t-t_0)} x_0$$

定理： 设 A 是一个 n 阶常数矩阵，则微分方程组

$$\frac{dx(t)}{dt} = Ax(t) + f(t)$$

满足初始条件 $x(t_0) = x_0$ 的解为

$$x = e^{A(t-t_0)} x_0 + \int_{t_0}^t e^{A(t-\tau)} f(\tau) d\tau$$

补充：实值函数相对于实向量（矩阵）的导数
（不在考试范围）

$f(x)$ 为实值函数， $x = (x_1, x_2, \dots, x_m)^T$

$$\frac{\partial f}{\partial x} \equiv \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}, \frac{\partial f}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_m} \right)^T$$

称为 $f(x)$ 的梯度向量。（反应了 f 的最大变化率）

$$\frac{\partial f}{\partial x^T} \equiv \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}, \frac{\partial f}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_m} \right)$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial \mathbf{x} \partial \mathbf{x}^T} \equiv \left[\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j} \right]$$

$$= \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_1} & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_m \partial x_1} & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_m \partial x_m} \end{bmatrix}$$

$f(\mathbf{x})$ 的 **Hessian** 矩阵

判断某个点 \mathbf{x}^*
是否为目标函数的
局部极小点，
可通过检验梯度

$$\frac{\partial f(\mathbf{x}^*)}{\partial \mathbf{x}} \left(\nabla_{\mathbf{x}} f(\mathbf{x}^*) \right),$$

和 **Hessian** 矩阵

$$\nabla_{\mathbf{x}}^2 f(\mathbf{x}^*)$$

$f(X)$ 为实值函数, $X = [x_{ij}]_{m \times n}$

$$\frac{\partial f(X)}{\partial X} \equiv \left[\frac{\partial f(X)}{\partial x_{ij}} \right]$$

$$\frac{\partial \text{tr}(X)}{\partial X} = I$$

$$= \begin{bmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_{11}} & \cdots & \frac{\partial f}{\partial x_{1n}} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial x_{m1}} & \cdots & \frac{\partial f}{\partial x_{mn}} \end{bmatrix} \quad (m \times n)$$

$$\mathbf{y}(\mathbf{x}) = [y_1(\mathbf{x}), y_2(\mathbf{x}), \dots, y_n(\mathbf{x})]^T \quad \text{实向量函数}$$

$$\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_m)^T$$

$$\frac{\partial \mathbf{y}}{\partial \mathbf{x}^T} \equiv \begin{bmatrix} \frac{\partial y_1}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial y_1}{\partial x_m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial y_n}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial y_n}{\partial x_m} \end{bmatrix} \quad (n \times m)$$

$\mathbf{y}(\mathbf{x})$ 的 **Jacobian** 矩阵

$$\mathbf{y}(\mathbf{x}) = [y_1(\mathbf{x}), y_2(\mathbf{x}), \dots, y_n(\mathbf{x})]^T \quad \text{实向量函数}$$

$$\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_m)^T$$

$$\frac{\partial \mathbf{y}^T}{\partial \mathbf{x}} \equiv \left(\frac{\partial \mathbf{y}}{\partial \mathbf{x}^T} \right)^T$$

$$= \begin{bmatrix} \frac{\partial y_1}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial y_n}{\partial x_1} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial y_1}{\partial x_m} & \dots & \frac{\partial y_n}{\partial x_m} \end{bmatrix} \quad (m \times n)$$

$\mathbf{y}(\mathbf{x})$ 的 **Gradient** (梯度) 矩阵

梯度的性质:

(1) $x (m \times 1), c \in R, (\text{常数}): \frac{\partial c}{\partial x} = \mathbf{0}_{m \times 1}$

(2) $x (m \times 1), f(x), g(x)$ 为实值函数, $c_1, c_2 \in R,$

$$\frac{\partial (c_1 f(x) + c_2 g(x))}{\partial x} = c_1 \frac{\partial f(x)}{\partial x} + c_2 \frac{\partial g(x)}{\partial x}$$

$$\frac{\partial f(x)g(x)}{\partial x} = f(x) \frac{\partial g(x)}{\partial x} + g(x) \frac{\partial f(x)}{\partial x}$$

(3) $x (m \times 1), y(x) (n \times 1), f(y)$ 为实值函数:

$$\frac{\partial f(y(x))}{\partial x} = \frac{\partial y^T(x)}{\partial x} \frac{\partial f(y)}{\partial y}$$

$$(4) \quad x (m \times 1): \quad \frac{\partial x^T}{\partial x} = I$$

$$(5) \quad x, a (m \times 1): \quad \frac{\partial a^T x}{\partial x} = \frac{\partial x^T a}{\partial x} = a$$

$$(6) \quad x (m \times 1); a, y(x) (n \times 1): \quad \frac{\partial a^T y(x)}{\partial x} = \frac{\partial y^T(x)}{\partial x} a$$

$$(7) \quad x (m \times 1), A (m \times m) : \quad \frac{\partial x^T A x}{\partial x} = (A + A^T) x$$



$$(8) \quad x (m \times 1), y(x) (n \times 1), A (n \times n) :$$

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



$$(9) \quad x (m \times 1), y(x) (n \times 1), z(x) (p \times 1), A (n \times p) :$$

$$\frac{\partial y^T(x) A z(x)}{\partial x} = \frac{\partial y^T(x)}{\partial x} A z(x) + \frac{\partial z^T(x)}{\partial x} A^T y(x)$$

$$\frac{\partial \mathbf{y}^T(\mathbf{x}) \mathbf{A} \mathbf{z}(\mathbf{x})}{\partial \mathbf{x}} = \frac{\partial \mathbf{y}^T(\mathbf{x})}{\partial \mathbf{x}} \mathbf{A} \mathbf{z}(\mathbf{x}) + \frac{\partial \mathbf{z}^T(\mathbf{x})}{\partial \mathbf{x}} \mathbf{A}^T \mathbf{y}(\mathbf{x})$$

$$\begin{aligned} \left[\frac{\partial \mathbf{y}^T(\mathbf{x}) \mathbf{A} \mathbf{z}(\mathbf{x})}{\partial \mathbf{x}} \right]_k &= \frac{\partial \left(\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^p a_{ij} y_i(\mathbf{x}) z_j(\mathbf{x}) \right)}{\partial x_k} \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^p a_{ij} \frac{\partial (y_i(\mathbf{x}))}{\partial x_k} z_j(\mathbf{x}) + \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^p a_{ij} y_i(\mathbf{x}) \frac{\partial (z_j(\mathbf{x}))}{\partial x_k} \\ &= \left[\frac{\partial \mathbf{y}^T(\mathbf{x})}{\partial \mathbf{x}} \mathbf{A} \mathbf{z}(\mathbf{x}) + \frac{\partial \mathbf{z}^T(\mathbf{x})}{\partial \mathbf{x}} \mathbf{A}^T \mathbf{y}(\mathbf{x}) \right]_k \end{aligned}$$