

---

## 附录 B

---

# 向量函数及其运算

---

## B.1 向量代数

在三维欧氏空间  $\mathbb{R}^3$  中的有序点对集  $\{(P, Q) \mid P, Q \in \mathbb{R}^3\} = \mathbb{R}^3 \times \mathbb{R}^3$  中建立一个如下等价关系  $\sim$ : 称

$$(P, Q) \sim (P', Q'),$$

如果存在平移  $T$ , 使得

$$T(P) = P', \quad T(Q) = Q'.$$

设  $P, Q, P', Q'$  的坐标分别为  $(x_i, y_i, z_i)$ ,  $(x'_i, y'_i, z'_i)$ ,  $i = 1, 2$ , 则

$$(P, Q) \sim (P', Q') \iff \begin{cases} x_2 - x_1 = x'_2 - x'_1 \\ y_2 - y_1 = y'_2 - y'_1 \\ z_2 - z_1 = z'_2 - z'_1 \end{cases} \quad (B.1)$$

上述等价关系的一个等价类称为一个向量.  $(P, Q)$  的等价类, 即从  $P$  到  $Q$  的向量记为  $\overrightarrow{PQ}$ , 它的三个分量定义为  $x_2 - x_1$ ,  $y_2 - y_1$ ,  $z_2 - z_1$ , 即有

$$\overrightarrow{PQ} = (x_2 - x_1, y_2 - y_1, z_2 - z_1).$$

根据 (B.1) 式, 一个向量由其分量完全确定. 从几何上说,  $\overrightarrow{PQ} = \overrightarrow{P'Q'}$  当且仅当

$$|\overrightarrow{PQ}| = |\overrightarrow{P'Q'}|,$$

且

$$\overrightarrow{PQ} \parallel \overrightarrow{P'Q'} \text{ (同方向意义下).}$$

设  $P \in \mathbb{R}^3$ , 称  $\overrightarrow{OP}$  为  $P$  的位置向量或径矢.

若  $\lambda$  为实数,  $\mathbf{r} = (x, y, z)$ , 则定义  $\lambda$  与  $\mathbf{r}$  之积为  $\lambda \cdot \mathbf{r} = (\lambda x, \lambda y, \lambda z)$ .

若  $\mathbf{r}_i = (x_i, y_i, z_i)$ ,  $i = 1, 2$ , 为两个向量, 则定义它们的和是  $\mathbf{r}_1 + \mathbf{r}_2 = (x_1 + x_2, y_1 + y_2, z_1 + z_2)$ . 于是, 向量在上述加法和数乘运算下构成一个向量空间.

(I) 两个向量的内积:  $\mathbf{r}_1 \cdot \mathbf{r}_2 = x_1 x_2 + y_1 y_2 + z_1 z_2$ .

向量的模长:  $|\mathbf{r}| = \sqrt{\mathbf{r} \cdot \mathbf{r}} = \sqrt{x^2 + y^2 + z^2}$ .

向量的单位化: 设  $\mathbf{r} \neq 0$ , 则  $\frac{\mathbf{r}}{|\mathbf{r}|}$  是和  $\mathbf{r}$  方向相同的单位向量.

两个向量的夹角:  $\cos \angle(\mathbf{r}_1, \mathbf{r}_2) = \frac{\mathbf{r}_1 \cdot \mathbf{r}_2}{|\mathbf{r}_1| \cdot |\mathbf{r}_2|}$ .

正交向量:  $\mathbf{r}_1 \perp \mathbf{r}_2 \iff \mathbf{r}_1 \cdot \mathbf{r}_2 = 0$ .

内积的交换律:  $\mathbf{r}_1 \cdot \mathbf{r}_2 = \mathbf{r}_2 \cdot \mathbf{r}_1$ .

(II) 两个向量的外积:  $\mathbf{r}_1 \times \mathbf{r}_2 = \begin{pmatrix} \begin{vmatrix} y_1 & z_1 \\ y_2 & z_2 \end{vmatrix}, & -\begin{vmatrix} x_1 & z_1 \\ x_2 & z_2 \end{vmatrix}, & \begin{vmatrix} x_1 & y_1 \\ x_2 & y_2 \end{vmatrix} \end{pmatrix}$ .

共线向量:  $\mathbf{r}_1$  与  $\mathbf{r}_2$  共线(或平行)  $\iff \mathbf{r}_1 \times \mathbf{r}_2 = 0$ .

外积的反交换律:  $\mathbf{r}_1 \times \mathbf{r}_2 = -\mathbf{r}_2 \times \mathbf{r}_1$ .

(III) 三个向量的混合积:  $(\mathbf{r}_1, \mathbf{r}_2, \mathbf{r}_3) = (\mathbf{r}_1 \times \mathbf{r}_2) \cdot \mathbf{r}_3 = \begin{vmatrix} x_1 & y_1 & z_1 \\ x_2 & y_2 & z_2 \\ x_3 & y_3 & z_3 \end{vmatrix}$ .

共面向量:  $\mathbf{r}_1, \mathbf{r}_2, \mathbf{r}_3$  共面  $\iff (\mathbf{r}_1, \mathbf{r}_2, \mathbf{r}_3) = 0$ .

混合积的轮换与交换律: 轮换不改变混合积, 交换使混合积变号.

右(左)手标架:  $\{\mathbf{r}_1, \mathbf{r}_2, \mathbf{r}_3\}$  成右(左)手标架  $\iff (\mathbf{r}_1, \mathbf{r}_2, \mathbf{r}_3) > 0 (< 0)$ ,

(IV) 三个向量的双重向量积:  $(\mathbf{r}_1 \times \mathbf{r}_2) \times \mathbf{r}_3 = (\mathbf{r}_1 \cdot \mathbf{r}_3)\mathbf{r}_2 - (\mathbf{r}_2 \cdot \mathbf{r}_3)\mathbf{r}_1$ .

Lagrange 恒等式:

$$(\mathbf{r}_1 \times \mathbf{r}_2) \cdot (\mathbf{r}_3 \times \mathbf{r}_4) = (\mathbf{r}_1 \cdot \mathbf{r}_3)(\mathbf{r}_2 \cdot \mathbf{r}_4) - (\mathbf{r}_1 \cdot \mathbf{r}_4)(\mathbf{r}_2 \cdot \mathbf{r}_3).$$

$$(\mathbf{r}_1 \times \mathbf{r}_2) \times (\mathbf{r}_3 \times \mathbf{r}_4) = (\mathbf{r}_1, \mathbf{r}_2, \mathbf{r}_4)\mathbf{r}_3 - (\mathbf{r}_1, \mathbf{r}_2, \mathbf{r}_3)\mathbf{r}_4.$$

(V)  $\mathbb{R}^3$  的运动不改变向量的模长和夹角.

## B.2 向量函数的极限

若对应于  $a \leq t \leq b$  中的每一个  $t$  值, 有一个确定的向量  $\mathbf{r}$ , 则称  $\mathbf{r}$  为的一个向量函数, 记为  $\mathbf{r}(t)$ . 显然向量函数的三个分量都是  $t$  的函数, 即

$$\mathbf{r}(t) = (x(t), y(t), z(t)), \quad a \leq t \leq b.$$

若  $x(t), y(t), z(t)$  关于  $t$  有直到  $k$  阶的连续导数, 我们就称向量函数  $\mathbf{r}(t)$  为  $C^k$  阶向量函数. 特别当  $x(t), y(t), z(t)$  是  $t$  的连续函数时, 称  $\mathbf{r}(t)$  是连续向量函数.

设  $\mathbf{r}(t) = (x(t), y(t), z(t))$ ,  $\mathbf{r}_0 = (x_0, y_0, z_0)$ . 如果成立

$$\lim_{t \rightarrow t_0} x(t) = x_0, \quad \lim_{t \rightarrow t_0} y(t) = y_0, \quad \lim_{t \rightarrow t_0} z(t) = z_0,$$

则称当  $t$  趋于  $t_0$  时,  $\mathbf{r}(t)$  的极限为  $\mathbf{r}_0$ , 记为

$$\lim_{t \rightarrow t_0} \mathbf{r}(t) = \mathbf{r}_0.$$

不难证明上式等价于

$$\lim_{t \rightarrow t_0} |\mathbf{r}(t) - \mathbf{r}_0| = 0.$$

容易证明向量函数的极限具有如下性质:

$$\begin{aligned} \lim_{t \rightarrow t_0} \lambda(t) \mathbf{r}(t) &= \lim_{t \rightarrow t_0} \lambda(t) \cdot \lim_{t \rightarrow t_0} \mathbf{r}(t); \\ \lim_{t \rightarrow t_0} [\mathbf{r}_1(t) + \mathbf{r}_2(t)] &= \lim_{t \rightarrow t_0} \mathbf{r}_1(t) + \lim_{t \rightarrow t_0} \mathbf{r}_2(t); \\ \lim_{t \rightarrow t_0} [\mathbf{r}_1(t) \cdot \mathbf{r}_2(t)] &= \lim_{t \rightarrow t_0} \mathbf{r}_1(t) \cdot \lim_{t \rightarrow t_0} \mathbf{r}_2(t); \\ \lim_{t \rightarrow t_0} [\mathbf{r}_1(t) \times \mathbf{r}_2(t)] &= \lim_{t \rightarrow t_0} \mathbf{r}_1(t) \times \lim_{t \rightarrow t_0} \mathbf{r}_2(t). \end{aligned}$$

## B.3 向量函数的微分

设向量函数  $\mathbf{r}(t) = (x(t), y(t), z(t))$ ,  $a \leq t \leq b$ , 若极限

$$\lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{\mathbf{r}(t_0 + \Delta t) - \mathbf{r}(t_0)}{\Delta t}, \quad t_0 \in [a, b]$$

存在, 则称  $\mathbf{r}(t)$  在  $t_0$  是可导的, 这个极限称为  $\mathbf{r}(t)$  在  $t_0$  的导向量, 记为  $(\frac{d\mathbf{r}}{dt})_{t_0}$  或  $\mathbf{r}'(t_0)$ :

$$\left(\frac{d\mathbf{r}}{dt}\right)_{t_0} = \mathbf{r}'(t_0) = \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{\mathbf{r}(t_0 + \Delta t) - \mathbf{r}(t_0)}{\Delta t}.$$

从极限的定义出发, 容易证明下式成立:

$$\left(\frac{d\mathbf{r}}{dt}\right)_{t_0} = \mathbf{r}'(t_0) = (x'(t_0), y'(t_0), z'(t_0)).$$

若  $\mathbf{r}(t)$  对  $[a, b]$  中每一个  $t$  值都是可导的, 则它称为在  $[a, b]$  上是可导的.

不难验证以下的微分公式:

$$\begin{aligned} (\lambda \mathbf{r})' &= \lambda' \mathbf{r} + \lambda \mathbf{r}', & (\mathbf{r}_1 + \mathbf{r}_2)' &= \mathbf{r}'_1 + \mathbf{r}'_2; \\ (\mathbf{r}_1 \cdot \mathbf{r}_2) &= \mathbf{r}'_1 \cdot \mathbf{r}_2 + \mathbf{r}_1 \cdot \mathbf{r}'_2; & (\mathbf{r}_1 \times \mathbf{r}_2)' &= \mathbf{r}'_1 \times \mathbf{r}_2 + \mathbf{r}_1 \times \mathbf{r}'_2; \\ (\mathbf{r}_1, \mathbf{r}_2, \mathbf{r}_3)' &= (\mathbf{r}'_1, \mathbf{r}_2, \mathbf{r}_3) + (\mathbf{r}_1, \mathbf{r}'_2, \mathbf{r}_3) + (\mathbf{r}_1, \mathbf{r}_2, \mathbf{r}'_3). \end{aligned}$$

向量函数  $\mathbf{r}(t) = (x(t), y(t), z(t))$  微分的定义与普通函数一样:

$$d\mathbf{r} = \mathbf{r}'(t)dt = (dx(t), dy(t), dz(t)).$$

对复合函数  $\mathbf{r} = \mathbf{r}(t)$ ,  $t = \phi(u)$ , 则可以验证:

$$\frac{d\mathbf{r}}{du} = \frac{d\mathbf{r}}{dt} \frac{dt}{du} = \mathbf{r}'(t)\phi'(u).$$

若向量函数是两个或更多变量的函数(即它的分量是两个或更多变量的函数)时, 类似于普通数量函数的偏导数, 可以得到偏导向量的概念. 例如, 设  $\mathbf{r}(u, v) = (x(u, v), y(u, v), z(u, v))$ , 则有

$$\mathbf{r}_u = \frac{\partial \mathbf{r}}{\partial u} = \left( \frac{\partial x}{\partial u}, \frac{\partial y}{\partial u}, \frac{\partial z}{\partial u} \right), \quad \mathbf{r}_v = \frac{\partial \mathbf{r}}{\partial v} = \left( \frac{\partial x}{\partial v}, \frac{\partial y}{\partial v}, \frac{\partial z}{\partial v} \right).$$

对于复合向量函数  $\mathbf{r}(u, v) = (x(u, v), y(u, v), z(u, v))$ ,  $u = u(\bar{u}, \bar{v})$ ,  $v = v(\bar{u}, \bar{v})$ , 则成立链式法则:

$$\mathbf{r}_{\bar{u}} = \mathbf{r}_u \frac{\partial u}{\partial \bar{u}} + \mathbf{r}_v \frac{\partial v}{\partial \bar{u}}, \quad \mathbf{r}_{\bar{v}} = \mathbf{r}_u \frac{\partial u}{\partial \bar{v}} + \mathbf{r}_v \frac{\partial v}{\partial \bar{v}}.$$

## B.4 向量函数的积分

设向量函数  $\mathbf{r}(t) = (x(t), y(t), z(t))$ , 则  $\mathbf{r}(t)$  的不定积分是

$$\int \mathbf{r}(t) dt = \left( \int x(t) dt, \int y(t) dt, \int z(t) dt \right).$$

由此, 对常数  $\lambda$  和常向量  $\mathbf{r}_0$ , 不难验证下列公式:

$$\begin{aligned} \int \lambda \mathbf{r}(t) dt &= \lambda \int \mathbf{r}(t) dt; \\ \int [\mathbf{r}_1(t) + \mathbf{r}_2(t)] dt &= \int \mathbf{r}_1(t) dt + \int \mathbf{r}_2(t) dt; \\ \int \mathbf{r}_0 \cdot \mathbf{r}(t) dt &= \mathbf{r}_0 \cdot \int \mathbf{r}(t) dt; \\ \int \mathbf{r}_0 \times \mathbf{r}(t) dt &= \mathbf{r}_0 \times \int \mathbf{r}(t) dt. \end{aligned}$$

同样可以定义向量函数  $\mathbf{r}(t) = (x(t), y(t), z(t))$  的定积分:

$$\int_a^b \mathbf{r}(t) dt = \left( \int_a^b x(t) dt, \int_a^b y(t) dt, \int_a^b z(t) dt \right).$$

于是关于数量函数的定积分的许多性质都可以立即推广到向量函数. 特别地, 若  $\mathbf{f}'(t) = \mathbf{r}(t)$ , 则

$$\int_a^b \mathbf{r}(t) dt = \mathbf{f}(b) - \mathbf{f}(a).$$