# 向量與向量空間

沈威宇

2024年8月9日

# 第一章 向量與向量空間相關定義

### 一、 向量空間 (Vector Space)

又稱線性空間,是線性代數中的基本概念之一。它是一個由向量組成的集合,這些向量可以進行加 法運算和數量乘法運算,且滿足一定的公理。

### (一) 公理

一個集合 V 是一個向量空間,如果它滿足以下條件:1. 加法封閉性:對於任意  $u,v \in V$ ,有  $u+v \in V \circ 2$ . 加法交換律:對於任意  $u,v \in V$ ,有  $u+v=v+u \circ 3$ . 加法結合律:對於任意  $u,v,w \in V$ ,有  $(u+v)+w=u+(v+w) \circ 4$ . 零向量存在:存在一個零向量  $0 \in V$ ,使得對於任意  $v \in V$ ,有  $v+0=v \circ 5$ . 加法逆元存在:對於任意  $v \in V$ ,存在一個向量  $-v \in V$ ,使得  $v+(-v)=0 \circ 6$ . 數量乘法封閉性:對於任意  $v \in V$  和標量  $v \in V$  和  $v \in$ 

### (二) 例子

1. 歐幾里得空間:例如  $\mathbb{R}^n$ ,即所有 n 維實數向量的集合。2. 多項式空間:例如所有次數不超過 n 的多項式的集合。3. 矩陣空間:例如所有  $m \times n$  矩陣的集合。4. 函數空間:例如所有從實數域到實數域的連續函數的集合。

### 二、 模長(Norm)

模長是一種用來測量向量大小或長度的函數,可以視作向量空間中的長度或距離概念的推廣。

### (一) 定義

給定一個向量空間 V,模長是一個映射  $\|\cdot\|:V\to\mathbb{R}$ ,它將向量映射到一個非負實數,滿足以下三個條件:

- 1. 非負性:對於所有 v ∈ V,模長 ||v|| ≥ 0,且當且僅當 v = 0 時,||v|| = 0。
- 2. 齊次性 (均匀性): 對於任意的向量  $\mathbf{v} \in V$  和純量  $\alpha \in \mathbb{R}$  (或  $\alpha \in \mathbb{C}$ ),有  $\|\alpha \mathbf{v}\| = |\alpha| \|\mathbf{v}\|$ 。
- 3. 三角不等式:對於任意的向量 v, w ∈ V,有 ||v + w|| ≤ ||v|| + ||w||。

### (二) 歐幾里得模長

€,範數,是最常見的模長定義,對應於向量的歐幾里得距離。

$$\|\mathbf{v}\|_2 = \sqrt{v_1^2 + v_2^2 + \dots + v_n^2}$$

### (三) 曼哈頓模長

 $\ell_1$  範數

$$\|\mathbf{v}\|_1 = |v_1| + |v_2| + \dots + |v_n|$$

(四) 無窮範數

 $\ell_{\infty}$  範數

$$\|\mathbf{v}\|_{\infty} = \max\{|v_1|,|v_2|,\dots,|v_n|\}$$

### 三、 線性獨立(Linear independence)

對於一組向量  $\{v_1, v_2, \dots, v_n\}$ , 如果方程式:

$$c_1 v_1 + c_2 v_2 + \dots + c_n v_n = 0$$

僅在所有係數  $c_1, c_2, \ldots, c_n$  都為零時成立,那麼這組向量就是線性獨立的。

### 四、 笛卡爾坐標系

笛卡兒坐標系(Système de coordonnées cartésiennes,Cartesian coordinate system),又稱直角坐標系,是一種正交坐標系,由 k 條相互垂直、相交於原點的數線構成 k 維笛卡爾坐標系。

### 五、 内積定義

向量  $\mathbf{a} = (a_1, a_2, \dots, a_n) \cdot \mathbf{b} = (b_1, b_2, \dots, b_n)$ :

$$\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} = \sum_{i=1}^{n} a_i b_i = |\mathbf{a}| \cdot |\mathbf{b}| \cdot \cos (\mathbf{a} + \mathbf{b})$$
之夾角)

# 六、 正射影

非零向量  $a \cdot b$ ,  $a \in b$  方向上的正射影 c:

$$c = \left(\frac{\mathbf{a} \cdot \mathbf{b}}{|\mathbf{b}|^2}\right) \mathbf{b}$$

# 七、 零向量

V 是一個向量空間,0 ∈ V, $\forall v ∈ V$ : v + 0 = v:

$$\forall v \in V : v/0$$

# 八、 仿射包(Affine hull)

An affine combination is a linear combination of points where all coefficients sum up to 1. The affine hull of a set of points S in a Euclidean space (aff(S)) is the smallest affine space (a flat or

subspace that is not necessarily passing through the origin) that contains all the points in S, namely, the set of all affine combinations of the points in S.

$$\operatorname{aff}(S) = \left\{ \sum_{i=1}^k \alpha_i x_i \, \middle| \, k > 0, \, x_i \in S, \, \alpha_i \in \mathbb{R}, \, \sum_{i=1}^k \alpha_i = 1 \right\}$$

### 九、 凸包(Convex hull)

A convex combination is a linear combination of points where all coefficients are non-negative and sum up to 1.

The convex hull of a set of points S in a Euclidean space (conv(S)) is the smallest convex set that contains all the points in S, namely, the set of all convex combinations of points in S.

$$\text{conv}(S) = \left\{ \sum_{i=1}^{k} \alpha_i x_i \, \middle| \, k > 0, \, x_i \in S, \, \alpha_i \in [0, \, 1], \, \sum_{i=1}^{k} \alpha_i = 1 \right\}$$

### 十、 投影 (Projection)

在線性代數中,投影指將一個向量映射到某個子空間上的操作。設 V 是一個向量空間,U 是 V 的一個子空間,則對於任意的向量  $\mathbf{v} \in V$ ,其在 U 上的投影是一個在 U 中的向量  $\mathbf{u}$ ,滿足:

$$v = u + w$$

其中  $\mathbf{u} \in U$ ,w 是垂直於 U 的向量 (即 w 在 U 的正交補空間內)。 對任意的 v 和投影運算 P ,有:

(一) 幂等性

$$P(P(\mathbf{v})) = P(\mathbf{v})$$

(二) 線性性

$$P(\mathbf{v} + \mathbf{w}) = P(\mathbf{v}) + P(\mathbf{w})$$

且

$$P(c\mathbf{v}) = cP(\mathbf{v})$$

,其中 c 是一個純量。

# 第二章 向量與向量空間公式定理

### 一、 超平面法向量

向量空間  $\mathbb{R}^n$  中一 (n-1) 維超平面  $E: \vec{n} \cdot \mathbf{x} + c = 0$   $(|\vec{n}| \neq 0)$  之法向量為  $\vec{n}$  的任意非零實數倍。

### 二、 超平面到點最短向量

向量空間  $\mathbb{R}^n$  中一 (n-1) 維超平面  $E: \vec{n} \cdot \mathbf{x} + c = 0$  ( $|\vec{n}| \neq 0$ ) 與一點  $\mathbf{P}$  , E 距離  $\mathbf{P}$  最短的點為  $\mathbf{Q}$ ,則:

$$\overrightarrow{\mathbf{QP}} = \frac{\overrightarrow{n} \cdot \mathbf{P} + c}{\left| \overrightarrow{n} \right|^2} \overrightarrow{n}$$

*Proof.*  $\diamondsuit \overrightarrow{\mathbf{QP}} = t\overrightarrow{n}$ :

$$\vec{n} \cdot (\mathbf{P} - t\vec{n}) + c = 0$$

$$\vec{n} \cdot \mathbf{P} - t|\vec{n}|^2 + c = 0$$

$$t = \frac{\vec{n} \cdot \mathbf{P} + c}{|\vec{n}|^2}$$

# 三、 平行超平面間最短向量

向量空間  $\mathbb{R}^n$  中兩 (n-1) 維超平面  $E: \vec{n} \cdot \mathbf{x} + c = 0$  與  $F: \vec{n} \cdot \mathbf{x} + d = 0$  ( $|\vec{n}| \neq 0$ ),P 與 Q 分別在  $E \cdot F$  上且  $\overrightarrow{PQ}/\vec{n}$ ,則:

$$\overrightarrow{\mathbf{PQ}} = \frac{d - c}{\left| \overrightarrow{n} \right|^2} \overrightarrow{n}$$

Proof.  $\diamondsuit \overrightarrow{PQ} = t\overrightarrow{n}$ :

$$\vec{n} \cdot (\mathbf{P} + t\vec{n}) + d = 0$$
$$d + t|\vec{n}|^2 - c = 0$$
$$t = \frac{d - c}{|\vec{n}|^2}$$

# 四、 超平面夾角

向量空間  $\mathbb{R}^n$  中兩 (n-1) 維超平面  $E: \vec{m} \cdot \mathbf{x} + c = 0$  與  $F: \vec{n} \cdot \mathbf{x} + d = 0$   $(|\vec{m}||\vec{n}| \neq 0)$ , $\vec{m} \times \vec{n} \neq \vec{0}$ ,則:

 $E \cdot F$  的夾角餘弦值  $\cos \theta$  為:

$$\cos\theta = \pm \frac{\vec{m} \cdot \vec{n}}{|\vec{m}||\vec{n}|}$$

 $E \times F$  的角平分超平面為:

$$\frac{\overrightarrow{m} \cdot \mathbf{x} + c}{\left| \overrightarrow{m} \right|^2} = \pm \frac{\overrightarrow{n} \cdot \mathbf{x} + d}{\left| \overrightarrow{n} \right|^2}$$

E imes F 夾角之餘弦值為:

$$\pm \frac{\overrightarrow{m} \cdot \overrightarrow{n}}{|\overrightarrow{m}| \cdot |\overrightarrow{n}|}$$

#### 超平行體體積 五、

$$\forall A_1,\,A_2,\ldots,\,A_n\in\mathbb{R}^n,\,O=O_n:\,\left|\det\begin{bmatrix}A_1\\A_2\\\vdots\\A_n\end{bmatrix}\right|=\text{Volume of the $n$-dimensional shape spanned by the vectors}\vec{OA},$$

#### 分點公式 六、

 $\forall$  points  $A_1,A_2,\dots,A_n\in\mathbb{R}^{n-1}$  not in the same  $\mathbb{R}^{n-2}$  space  $\wedge \left( \forall 1 \le i \le n, i \in \mathbb{N} : c_i \in \mathbb{R}, c_i > 0 \right) \wedge \sum_{i=1}^n c_i = 1 :$  $K = \sum_{i=1}^{n} c_i A_i$  $\iff$  volume (  $KA_2A_3\dots A_n)$  : volume (  $A_1KA_3\dots A_n)$  : volume (  $A_1A_2K\dots A_n)$  : ... : volume $(A_1A_2 \dots A_{n-1}K) = c_1 : c_2 : \dots : c_n$  $\iff \sum_{i=1}^{n} c_i \overrightarrow{KA_i} = 0$ 

#### 向量決定向量空間 七、

 $\mathbb{R}^k$ 中,線性獨立的k個實向量可以線性組合為 $\mathbb{R}^k$ 中的任意向量。

# 點決定超平面

不共k-1  $\square$   $\square$   $\square$   $\square$   $\square$  k+1 點可以決定一個k維圖形,即其凸包,與一個k維超平面,即其仿射包。

# 超平面間的關係

# 十、 一般式

n維空間中,一個n-1維流形可以表示成:  $f(\mathbf{x}) = 0$ , where  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ , f 為光滑函數 n維空間中,一個n-1維超平面可以表示成: $\mathbf{a} \cdot \mathbf{x} + c = 0$ , where  $\mathbf{a}, \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ ,  $\mathbf{x}$ 為自變項,  $c \in \mathbb{R}$ 

# 十一、 參數式

n維空間中,一個m(m < n)維流形可以表示成: $\mathbf{x} = \mathbf{f}(\mathbf{u})\mathbf{x}, \, \mathbf{f}(\mathbf{u}) \in \mathbb{R}^n, \, \mathbf{u} \in \mathbb{R}^m, \, \mathbf{f}$ 為光滑函數

### 十二、 三垂線定理

Provided that point B, C, and line L on plane E. If two of the following three statements are true, then the rest one must be true.

$$\overline{AB} \perp E$$
 (1)

$$\overline{BC} \perp L \text{ at } C$$
 (2)

$$\overline{AC} \perp L \text{ at } C$$
 (3)

Proof.

Proof of  $(1) \land (2) \implies (3)$ :

Assume that  $\overline{AB} \perp E$  and  $\overline{BC} \perp L$  at C.

- 1. Since  $\overline{AB} \perp E$ , the line segment  $\overline{AB}$  is perpendicular to the plane E, meaning AB is parallel to the normal vector  $\mathbf{n}_E$  of the plane E.
- 2. Since  $\overline{BC} \perp L$  at C, the line segment  $\overline{BC}$  is perpendicular to the line L at point C.
- 3. The key observation is that L lies within plane E. Therefore, the normal vector  $\mathbf{n}_E$  is perpendicular to any vector lying on L.
- 4. Given  $\overline{BC} \perp L$ , the direction of  $\overline{BC}$  must be along  $\mathbf{n}_E$ , meaning it is perpendicular to the plane E. This implies that any line perpendicular to L at C must also be perpendicular to any other line in E that is perpendicular to L at C.
- 5. Since  $\overline{AB}$  is already perpendicular to E (and hence to any line in E),  $\overline{AC}$  must also be perpendicular to L at C.

Thus,  $\overline{AC} \perp L$  at C, so  $(1) \land (2) \Longrightarrow (3)$ .

Proof of  $(2) \wedge (3) \implies (1)$ :

Assume that  $\overline{BC} \perp L$  at C and  $\overline{AC} \perp L$  at C.

- 1. Since both  $\overline{BC}$  and  $\overline{AC}$  are perpendicular to L at C, the vectors BC and AC are both perpendicular to L. Therefore, BC and AC lie in a plane that is perpendicular to L at C.
- 2. Since L lies in E, the plane that  $\mathbf{BC}$  and  $\mathbf{AC}$  lie in is perpendicular to E because  $\mathbf{BC}$  and  $\mathbf{AC}$  are perpendicular to a line that lies in E.
- 3. Therefore, the line  $\overline{AB}$ , which must be within the same perpendicular plane as **BC** and **AC**, is also perpendicular to E.

Thus,  $\overline{AB} \perp E$ , so  $(2) \wedge (3) \Longrightarrow (1)$ .

Proof of (1)  $\wedge$  (3)  $\Longrightarrow$  (2):

Assume that  $\overline{AB} \perp E$  and  $\overline{AC} \perp L$  at C.

- 1. Since  $\overline{AB} \perp E$ , the line segment  $\overline{AB}$  is perpendicular to the plane E.
- 2. Since  $\overline{AC} \perp L$  at C, the line segment  $\overline{AC}$  is perpendicular to the line L at C.
- 3. As L lies in E, and  $\overline{AB}$  is perpendicular to E, the direction of  $\overline{AB}$  corresponds to the normal vector  $\mathbf{n}_E$  of the plane E.
- 4. Now, since  $\overline{AC}$  is perpendicular to L at C, and both  $\overline{AB}$  and L lie in the same plane E, the vector BC must also be perpendicular to L at C.

Thus, 
$$\overline{BC} \perp L$$
 at  $C$ , so  $(1) \wedge (3) \implies (2)$ .

# 十三、 超平面投影體積

兩 k 維超平面  $L \setminus M$  夾角  $\theta \setminus L$  上一個 k 維圖形在 M 上的投影體積為原本體積的  $|\cos \theta|$  倍。

# 第三章 二維空間公式定理

### 一、 二點分點公式

$$m,\,n\in\mathbb{R},\,mn>0\,:\,\,K\,\mathrm{on}\,\overline{AB},\,\overline{AK}\,:\,\overline{KB}=m\,:\,n\iff\overrightarrow{K}=\frac{n}{m+n}\overrightarrow{A}+\frac{m}{m+n}\overrightarrow{B}$$

### 二、 平面上二點分點公式擴展圖形

$$\overrightarrow{OP} = x\overrightarrow{OA} + y\overrightarrow{OB}, \ x, \ y \in \mathbb{R} \ : \begin{cases} P \text{ on } \overrightarrow{AB} \iff x + y = 1 \\ x + y = 1 \land xy \ge 0 \iff P \text{ on } \overline{AB} \\ x + y < 1 \land x > 0 \land y > 0 \iff P \text{ in } \Delta OAB \\ x + y > 1 \lor x < 0 \lor y < 0 \iff P \text{ outside of } \Delta OAB \end{cases}$$

# 第四章 三維空間相關定義與公式定理

- 一、 三維右手與左手笛卡爾坐標系
  - 右手座標系:滿足右手法則,即假設用右手握住一個三維右手座標系,其中大拇指、食指和中指分別指向 x、y、z 軸的正方向。較常用。
  - 左手座標系:滿足左手法則,即假設用左手握住一個三維左手座標系,其中大拇指、食指和中指分別指向 x、v、z 軸的正方向。

# 二、 三維右手笛卡爾坐標系的卦限

$$I(+, +, +) \cdot II(-, +, +) \cdot III(-, -, +) \cdot IV(+, -, +) \cdot V(+, +, -) \cdot VI(-, +, -) \cdot VII(-, -, -) \cdot VIII(+, -, -)$$

# 三、 三維向量外積定義

三維向量 a、b:

$$\mathbf{a} \times \mathbf{b} = \det \begin{pmatrix} (\mathbf{i}, \mathbf{j} \, \mathbf{k}) \\ \mathbf{a} \\ \mathbf{b} \end{pmatrix}$$

### (一) 三維向量外積性質

三維向量 a、b:

$$\mathbf{a} \times \mathbf{b} = -\mathbf{b} \times \mathbf{a}$$
  
 $|\mathbf{a} \times \mathbf{b}| = |\mathbf{a}| |\mathbf{b}| \sin \theta_{\mathbf{a}\mathbf{b}}$ 

### (二) 三重積

$$\forall A, B, C \in \mathbb{R}^3 : A \cdot (B \times C) = B \cdot (C \times A) = C \cdot (A \times B) = \det \begin{bmatrix} A_1 \\ A_2 \\ A_3 \end{bmatrix}$$

 $\forall A, B, C \in \mathbb{R}^3, O = (0, 0, 0) : |A \cdot (B \times C)| = \text{Volume of the parallelepiped spanned by the vectors } \vec{OA}, \vec{OB}, \vec{OB}$ 

# 第五章 超平面相關定義與公式定理

# 一、 直線與平面之垂直

若一直線 L 與一平面 E 交於一點 P ,且 E 上所有通過該 P 的直線均與 L 垂直,則稱 L 與 E 垂直。

### 二、 兩面角

由共用邊界直線的兩半平面圍成的夾角稱兩面角,該共用邊界直線稱此兩面角的稜。