## 教学安排:

答疑: 周五15:30-16:30, 近春园西楼257

作业:网络学堂**提交电子版,不用抄写题目,写清题号**。交作业时间每

周一。

期中考试:第九周周六 (11月12日) 上午,时间地点另行通知

习题课时间:第四周开始,每周一次。助教负责,分班进行,时间周五

第6大节,周日第4大节。习题课不用选。

课程微信群:关联企业微信

# 第O章预备知识

1. 平面上的向量

#### 回顾:

加法运算: 
$$\mathbf{v} = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix}$$
,  $\mathbf{w} = \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \end{bmatrix}$ , 定义  $\mathbf{v} + \mathbf{w} = \begin{bmatrix} v_1 + w_1 \\ v_2 + w_2 \end{bmatrix}$ 

数乘运算: 
$$\mathbf{v} = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix}$$
,  $c \in \mathbb{R}$ , 定义  $c\mathbf{v} = \begin{bmatrix} cv_1 \\ cv_2 \end{bmatrix}$ 

给定 $\mathbb{R}^2$  中两向量  $v = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix}$ ,  $w = \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \end{bmatrix}$ , 形如cv + dw, c,  $d \in \mathbb{R}$  的向量称为v, w的一个线性组合。

记 $Span(v, w) = \{cv + dw | c, d \in \mathbb{R}\}$  为v, w的所有线性组合构成的集合。

## 1.4 向量的线性组合

- (a) 向量组的线性组合的定义
- (b) 线性相关与线性无关 (★)

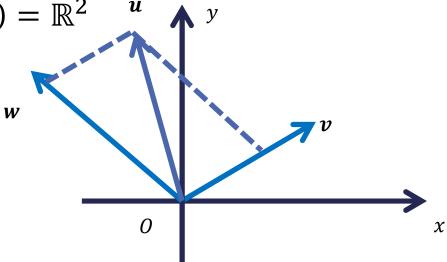
注意代数定义与对应的几何解释

$$\mathbb{R}^2$$
 中两非零向量  $\boldsymbol{v} = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \end{bmatrix}$ ,  $\boldsymbol{w} = \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \end{bmatrix}$ ,

如果v,w共线,即w = cv,c为某个实数,则 $Span(v,w) = \{cv \mid c \in \mathbb{R}\}$ 

如果v, w不共线,则 $Span(v, w) = \mathbb{R}^2$ 

存在 $c,d \in \mathbb{R}$ 使得u = cv + dw



(b) 线性相关与线性无关 (★):

设 $v, w \in \mathbb{R}^2$ 。如果有不全为零的两个数 $c, d \in \mathbb{R}$ 使得

$$c\mathbf{v} + d\mathbf{w} = \mathbf{0}$$

则称v, w线性相关。否则,称v, w线性无关。

因此, v, w线性无关可以表述为

$$c\mathbf{v} + d\mathbf{w} = \mathbf{0} \Rightarrow c = d = 0$$

#### 线性相关与线性无关的几何意义:

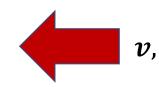
设v, w线性相关,则有不全为零的两个数c,  $d \in \mathbb{R}$ 使得

$$c\mathbf{v} + d\mathbf{w} = \mathbf{0}$$
.

不妨设 $c \neq 0$ ,

$$c\mathbf{v} = -d\mathbf{w}$$

$$\boldsymbol{v} = -\frac{d}{c}\boldsymbol{w}.$$

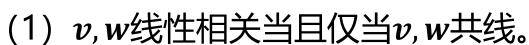


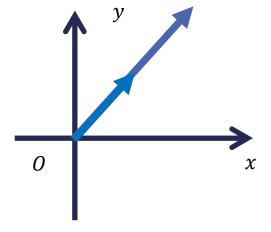
命题:

代数

几何







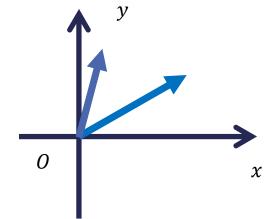
(2) v,w线性无关当且仅当v,w不共线。



1

代数

几何



判断两向量 
$$v = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$
,  $w = \begin{bmatrix} 3 \\ 4 \end{bmatrix}$ 线性相关或线性无关。

- A 线性相关
- B 线性无关

#### 有限个向量的线性相关与线性无关:

 $\mathcal{V}_1, \dots, \mathcal{V}_k \in \mathbb{R}^2$ , 如果有不全为零数 $c_1, \dots, c_k \in \mathbb{R}$ 使得

$$c_1 \boldsymbol{v}_1 + \dots + c_k \boldsymbol{v}_k = \boldsymbol{0} ,$$

则称这k个向量**线性相关**。否则,称它们**线性无关。** 

已知 $v_1, v_2, v_3, v_4 \in \mathbb{R}^2$ 线性相关,则 $v_1, v_2, v_3, v_4$ 中

- A 两两共线
- B 只有两个向量共线
- 存在两个向量共线
- □ 以上都不正确

提交

例:

$$e_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}, e_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^2$$
线性无关,且 $Span(e_1, e_2) = \mathbb{R}^2$ 。

我们称 $e_1$ ,  $e_2$ 构成 $\mathbb{R}^2$ 的一组基。

由于 $e_1, e_2$ 为单位向量且相互正交,称它们构成 $\mathbb{R}^2$ 的一组标准

#### 正交基

- 2.1 向量空间 $\mathbb{R}^n$
- 2.2 内积、长度与夹角
- 2.3 向量的线性组合 (★)

# 2. 高维空间中的向量

# 2.1 向量空间 $\mathbb{R}^n$

- (a) n维向量空间 $\mathbb{R}^n$
- (b)  $\mathbb{R}^n$ 中的加法与数乘运算

#### (a) n维向量空间 $\mathbb{R}^n$ :

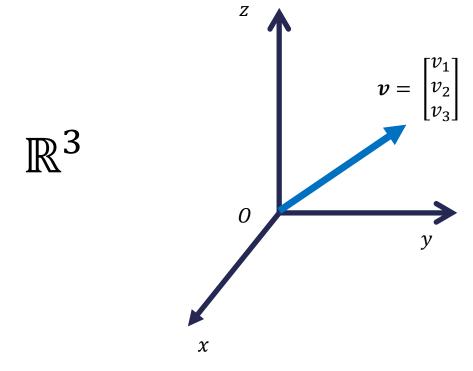
$$\partial v_1 \geq 1$$
为自然数, $\mathbf{v} = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{bmatrix}$ , $v_1, \dots, v_n \in \mathbb{R}$ ,称为一个 $n$ 维向量。

n维向量的全体记为 $\mathbb{R}^n$ , 即

$$\mathbb{R}^n = \left\{ \boldsymbol{v} = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{bmatrix} \middle| v_1, \dots, v_n \in \mathbb{R} \right\}$$

$$\mathbf{0} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^n$$
 称为**零向量。** 代数思维帮助人们突破几何思维的限制

例: 
$$n=3$$



 $\mathbf{0} \in \mathbb{R}^2$  与 $\mathbf{0} \in \mathbb{R}^3$ 是否为同一向量?

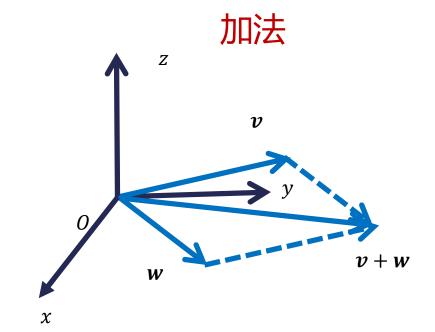
- A 相同
- B 不同

提交

#### (b) $\mathbb{R}^n$ 中的加法与数乘运算

$$oldsymbol{v} = egin{bmatrix} v_1 \ dots \ v_n \end{bmatrix}, oldsymbol{w} = egin{bmatrix} w_1 \ dots \ w_n \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^n,$$

定义 
$$\mathbf{v} + \mathbf{w} = \begin{bmatrix} v_1 + w_1 \\ \vdots \\ v_n + w_n \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^n$$



$$\boldsymbol{v} = \begin{bmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^n, c \in \mathbb{R}$$

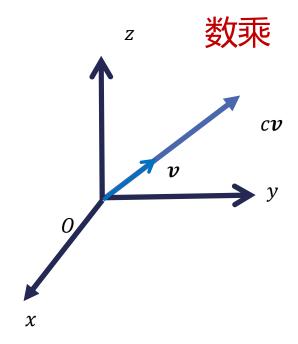
定义 
$$cv = \begin{bmatrix} cv_1 \\ \vdots \\ cv_n \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^n$$

有时我们也把cv写作vc





向量空间中 的数乘 矩阵的乘法, v视为 $n \times 1$ 矩阵



#### 向量加法、数乘运算总结:

#### $\mathbb{R}^n$ 中的向量的运算满足如下**8条**容易验证的重要性质:

- (1) 加法结合律: (u + v) + w = u + (v + w)
- (2) 加法交换律: v + w = w + v
- (3) 零向量: 存在向量0满足0 + v = v + 0 = v
- (4) 负向量:对任意向量v有向量-v = (-1)v满足v + (-v) = 0
- (5) 单位数:  $1 \in \mathbb{R}$ , 1v = v
- (6) 数乘结合律:  $(c_1c_2)v = c_1(c_2v), c_1, c_2 \in \mathbb{R}$
- (7) 数乘对数的分配律:  $(c_1 + c_2)v = c_1v + c_2v$ ,  $c_1, c_2 \in \mathbb{R}$
- (8) 数乘对向量的分配律:  $c(v_1 + v_2) = cv_1 + cv_2$

# 2.2 n维向量的内积,长度与夹角

- (a)  $\mathbb{R}^n$ 中向量的内积
- (b)  $\mathbb{R}^n$ 中向量的长度
- (c)  $\mathbb{R}^n$ 中两向量的夹角

#### (a) $\mathbb{R}^n$ 中向量的内积

$$\mathbf{v} = \begin{bmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{bmatrix}$$
,  $\mathbf{w} = \begin{bmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_n \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^n$ , 定义  $\mathbf{v} \cdot \mathbf{w} = v_1 w_1 + \dots + v_n w_n \in \mathbb{R}$ 

内积满足如下4条性质:

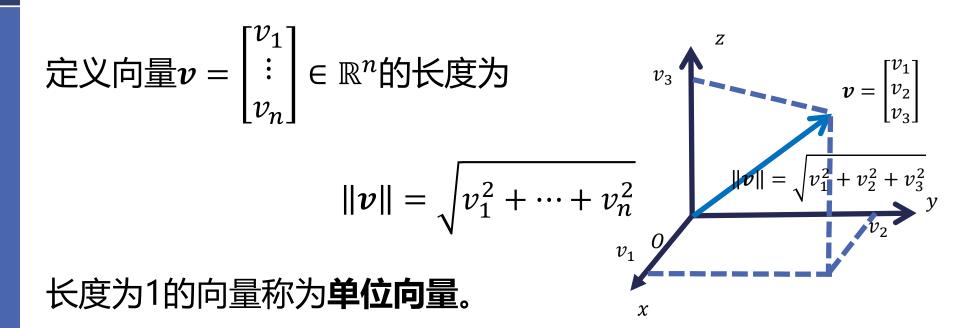
(1) 对称性:  $v \cdot w = w \cdot v$ 

(2) 分配律:  $v \cdot (w_1 + w_2) = v \cdot w_1 + v \cdot w_2$ 

(3) 数乘交换:  $v \cdot (cw) = cv \cdot w, c \in \mathbb{R}$ 

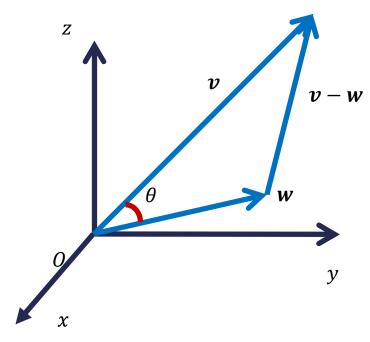
(4) 正定性:  $\mathbf{v} \cdot \mathbf{v} \geq 0$  且 $\mathbf{v} \cdot \mathbf{v} = 0$ 当且仅当 $\mathbf{v} = \mathbf{0}$ 

#### (b) 向量的长度:



对任意非零向量v,可做单位化 $\frac{v}{\|v\|}$ 得到单位向量。

### (c) $\mathbb{R}^n$ 中向量的长度与夹角



于是  $\cos \theta = \frac{v}{v}$ 

v, w的夹角 $\theta$ 满足 $0 \le \theta \le \pi$ 且

#### 根据余弦定理,

$$(\boldsymbol{v} - \boldsymbol{w}) \cdot (\boldsymbol{v} - \boldsymbol{w}) = \boldsymbol{v} \cdot \boldsymbol{v} + \boldsymbol{w} \cdot \boldsymbol{w} - 2\|\boldsymbol{v}\| \|\boldsymbol{w}\| \cos(\theta)$$

展开左侧项,消去两侧相同项得到

$$2\boldsymbol{v}\cdot\boldsymbol{w}=2\|\boldsymbol{v}\|\|\boldsymbol{w}\|\cos(\theta)$$

于是 
$$\cos \theta = \frac{v \cdot w}{\|v\| \|w\|}$$

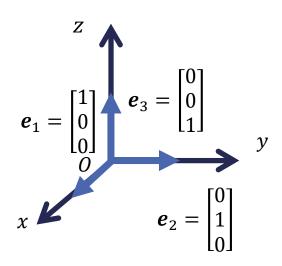
#### $\mathbb{R}^n$ 中两向量正交:

 $v, w \in \mathbb{R}^n$ 正交,如果 $v \cdot w = 0$ .记为 $v \perp w$ .

根据定义,零向量0与 $\mathbb{R}^n$ 中所有向量正交。

$$m{e}_1 = egin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}, m{e}_2 = egin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}, \dots, m{e}_n = egin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}$$
为单位向量

且两两正交。



#### 代数学的研究方法:

- (1) 研究重要的例子
- (2) 从例子中抽象出本质的性质

例如: 向量空间的8条性质, 内积的4条性质

- (3) 研究抽象出来的性质
- (4) 研究结果应用到具有这些性质的其他对象上

例如: 抽象向量空间也称为线性空间, 见第七章

内积空间, 见第八章

## $2.3 \mathbb{R}^n$ 中向量的线性组合

- (a) 向量的线性组合
- (b) 线性相关与线性无关
- (c) 线性相关与线性无关的几何解释

#### 向量的线性组合

$$\boldsymbol{v}_1, \dots, \boldsymbol{v}_k \in \mathbb{R}^n, c_1, \dots, c_k \in \mathbb{R}$$

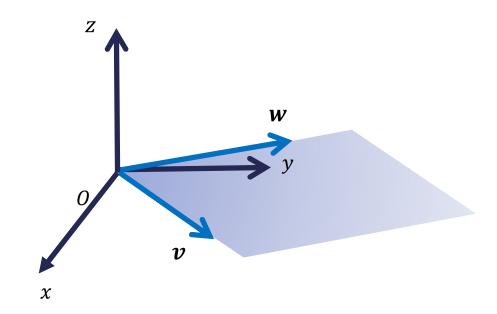
$$c_1 \boldsymbol{v}_1 + \dots + c_k \boldsymbol{v}_k$$

称为 $v_1, ..., v_k$ 的一个**线性组合**.

 $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k$ 的所有线性组合构成的集合为

$$Span(v_1, ..., v_k) = \{c_1v_1 + \cdots + c_kv_k | c_1, ..., c_k \in \mathbb{R}\}.$$

## 例: Span(v, w)?



Span(v, w)是v, w决定的过原点的平面

#### 例:

$$\mathbb{R}^n = Span(\boldsymbol{e}_1, \boldsymbol{e}_2, ..., \boldsymbol{e}_n)$$

$$\boldsymbol{v} = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{bmatrix} = v_1 \boldsymbol{e}_1 + v_2 \boldsymbol{e}_2 + \dots + v_n \boldsymbol{e}_n.$$

#### (b) 线性相关与线性无关:

 $\mathbb{R}^n$ 中的k个向量 $v_1, ..., v_k$ 称为**线性相关**, 如果存在不全为零的实数 $c_1, ..., c_k$ 使得

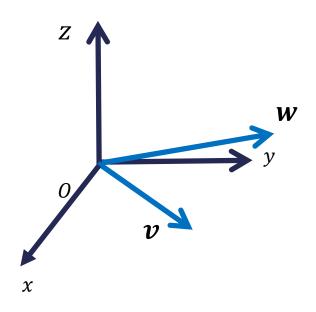
$$c_1 \boldsymbol{v}_1 + \dots + c_k \boldsymbol{v}_k = \mathbf{0}$$

否则, 称它们**线性无关**。

例:

如果 $v_1, ..., v_k$ 中有零向量,那么它们线性相关。

#### 例:



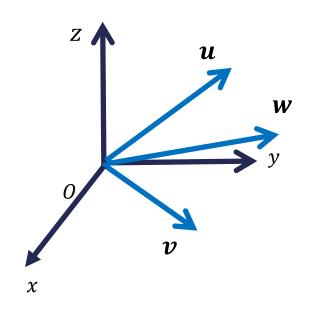
 $\mathbb{R}^3$ 中两非零向量v, w

v, w线性相关当且仅当共线。

v,w线性无关当且仅当不共线,

此时, Span(v, w)为一平面。

#### 例:

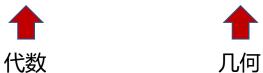


### $\mathbb{R}^3$ 中三个非零向量u, v, w

代数 几何

u, v, w线性相关当且仅当共面

u, v, w线性无关当且仅当 $Span(u, v, w) = \mathbb{R}^3$ 。



线性相关(线性无关)是共线、共面(不共线、不共面)等几何概念的代数化

#### 基:

 $e_1, e_2, ..., e_n \in \mathbb{R}^n$ 满足两条重要性质:

 $1.Span(\boldsymbol{e}_1,\boldsymbol{e}_2,\ldots,\boldsymbol{e}_n)=\mathbb{R}^n.$ 

 $2.e_1,e_2,...,e_n$ 线性无关

 $e_1, e_2, ..., e_n$ 构成 $\mathbb{R}^n$ 的一组基

由于 $e_1, e_2, ..., e_n$ 为单位向量且正交,称它们构成 $\mathbb{R}^n$ 的一组标准正交基

设 $v_1, v_2, ..., v_k$ 为 $\mathbb{R}^n$ 中两两正交的**非零**向量,下列陈述正确的是

- A 它们一定线性相关
- 它们可能线性无关也可能线性相关
- 它们一定线性无关

 $v_1, v_2, v_3, v_4 \in \mathbb{R}^3$ 下列陈述正确的是

- 它们一定线性相关
- B 它们可能线性相关可能线性无关
- 它们一定线性无关

### 问题:

№2中能否找到3个两两正交(或线性无关)的非零向量?

№3中能否找到4个两两正交(或线性无关)的非零向量?

 $\mathbb{R}^n$ 中能否找到(n+1)个两两正交(或线性无关)的非零向量?

第二章引入维数回答这个问题

- 3.1 含参直线方程
- 3.2 №3中的平面方程
- 3.3 №3中向量的叉积

# 3. 三维空间中几何

# 目标

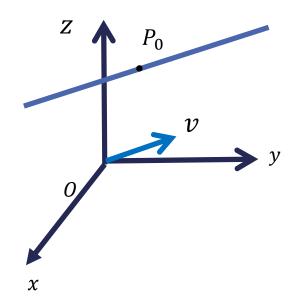
研究3维空间中直线与平面的方程

关注"自由度" → 维数的概念

## 3.1 含参直线方程

给定点
$$P_0 = \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix}$$
.

过
$$P_0$$
点,求与 $\mathbf{v} = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{bmatrix}$ 方向平行的直线方程

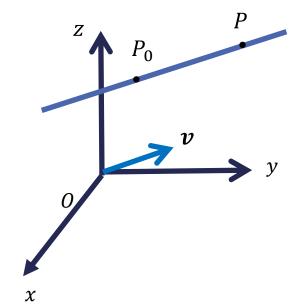


存在t ∈ ℝ使得

$$\begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix} = t \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{bmatrix}$$

于是直线方程为

自由度=1 
$$\begin{cases} x - a = tv_1 \\ y - b = tv_2 \\ z - c = tv_3 \end{cases}$$

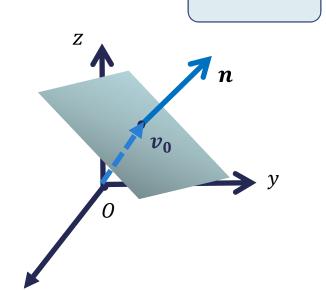


## 3.2 平面方程

给定空间中一点 $v_0 = \begin{bmatrix} x_0 \\ y_0 \\ z_0 \end{bmatrix}$ 。求过 $v_0$ 且与方向

$$n = \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix}$$
垂直的平面方程

*n*称为平面的**法向**量



法向量

## 3.2 平面方程

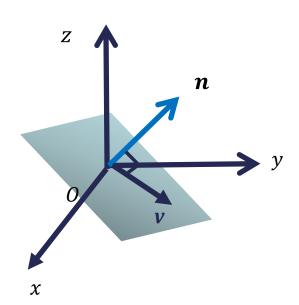
假设平面过原点,

那么平面上任一向量
$$v = \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix}$$
与方向 $n = \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix}$ 正交

因此, v满足方程

$$\boldsymbol{v} \cdot \boldsymbol{n} = ax + by + cz = 0$$

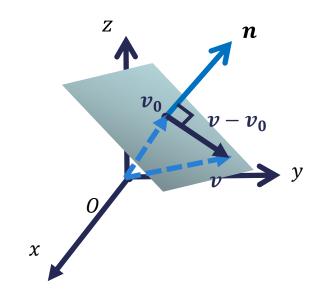
于是,平面方程为ax + by + cz = 0



假设平面过点
$$v_0 = \begin{bmatrix} x_0 \\ y_0 \\ z_0 \end{bmatrix}$$

那么平面上任一向量 $v = \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix}$ 满足

$$v - v_0$$
与法向量 $n = \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix}$ 正交。



因此,

$$(\mathbf{v} - \mathbf{v}_0) \cdot \mathbf{n} = a(x - x_0) + b(y - y_0) + c(z - z_0) = 0$$

于是,平面方程为 $a(x-x_0)+b(y-y_0)+c(z-z_0)=0$ .

展开得到
$$ax + by + cz = ax_0 + by_0 + cz_0$$
. 自由度=2

常数

## $\mathbb{R}^n$ 中的超平面:

一般的,方程

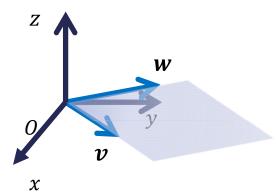
$$a_1x_1 + a_2x_2 + \dots + a_nx_n = b$$

表示 $\mathbb{R}^n$ 中的一个**超平面**。



**自由度**= n-1

例:



(1) 参数描述 $Span(v, w) = \{t_1v + t_2w | t_1, t_2 \in \mathbb{R}\}.$ 



$$v = \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad w = \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 1 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^3.$$
 描述 $Span(v, w)$ .

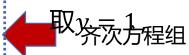
#### (2)平面方程描述

设
$$n = \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix}$$
为平面的法向量。由于 $n$ 与 $v$ ,  $w$ 正交,

$$\begin{cases} 2x + 2y + 0z = 0 \\ x + 3y + z = 0 \end{cases}$$
取及方程组

容易得到

$$\begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -y \\ y \\ -2y \end{bmatrix}$$



因此,  $Span(\boldsymbol{v}, \boldsymbol{w})$ 方程为

$$-x + y - 2z = 0$$



平面过原点; 自由度=2

## 3.3 №3中向量的叉积

$$\boldsymbol{u} = \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{bmatrix}$$
,  $\boldsymbol{v} = \begin{bmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^3$ , 定义

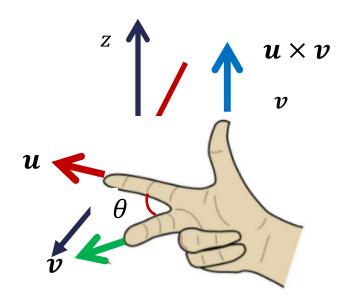
$$\mathbf{u} \times \mathbf{v} = \begin{bmatrix} u_2 v_3 - u_3 v_2 \\ u_3 v_1 - u_1 v_3 \\ u_1 v_2 - u_2 v_1 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^3.$$

#### 容易验证

1. 如果
$$\mathbf{v} = c\mathbf{u}, \mathbf{u} \times \mathbf{v} = \mathbf{0}$$
.

2. 
$$(\mathbf{u} \times \mathbf{v}) \cdot \mathbf{u} = (\mathbf{u} \times \mathbf{v}) \cdot \mathbf{v} = 0$$

3. 
$$\|u \times v\| = \|u\| \|v\| |\sin \theta|$$



叉积方向由右手定则给出

第四章行列式再见 🥲

# 叉积 v.s. 点积:

叉积

只对聚3中两个向量有定义

ℝ³中两个向量取叉积得到ℝ³中一 个**向**量 点积

对派"中任意两个向量有定义

**ℝ**<sup>n</sup>中两个向量取点积得到一个数