

# Week 6 讲稿

2. ind. 线性无关

$\Rightarrow \leftarrow$  反证法出现矛盾

- V是线性空间,  $v_1, \dots, v_k \in V$ . 若  $v_i = a_1 v_1 + \dots + a_k v_k$ ,  $a_i \in \mathbb{R}$ , 则称  $v_i$  被  $\{v_1, \dots, v_k\}$  线性表示.

△线性表示的例子: ①  $v_1 = v_2 + v_3$ ,  $\begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 2 \end{bmatrix}$ . ②  $v_1 = -v_2 + v_3$ .

△线性表示和张成(span) 的联系.

回忆定义  $\text{span}(v_1, \dots, v_k) := \{a_1 v_1 + \dots + a_k v_k \mid a_i \in \mathbb{R}\}$ , 其上定义加法与数乘  
加法  $(a_1 v_1 + \dots + a_k v_k) + (b_1 v_1 + \dots + b_k v_k) := (a_1 + b_1) v_1 + \dots + (a_k + b_k) v_k$

数乘  $k \cdot (a_1 v_1 + \dots + a_k v_k) := (k a_1) v_1 + \dots + (k a_k) v_k$

容易证明  $\text{span}(v_1, \dots, v_k)$  在定义的加法与数乘下构成一个线性空间(证八条)

结合线性表示的含义, 空间  $\text{span}(v_1, \dots, v_k) = \{ \text{所有可以用 } v_1, \dots, v_k \text{ 线性表示的向量} \}$

- 定义: 向量组  $\{v_1, \dots, v_k\}$  称为线性无关, 若  $\{v_1, \dots, v_k\}$  满足

$$\forall c_1 v_1 + c_2 v_2 + \dots + c_k v_k = 0 \Leftrightarrow c_1 = c_2 = \dots = c_k = 0$$

△  $\{v_1, \dots, v_k\}$  线性相关, 若  $\{v_1, \dots, v_k\}$  满足

$\exists \forall c_1 v_1 + c_2 v_2 + \dots + c_k v_k = 0$ , 必存在  $c_i \neq 0$ .

Rmk: 若  $c_1 \neq 0$ , 则  $v_1 = -\frac{c_2}{c_1} v_2 - \dots - \frac{c_k}{c_1} v_k$ , 即  $v_1$  可以被  $v_2, \dots, v_k$  线性表示.

△  $\{v_1, \dots, v_k\}$  线性无关  $\Leftrightarrow 0$  用  $v_1, \dots, v_k$  线性表示表达式唯一, 只有  $0 = 0v_1 + \dots + 0v_k$

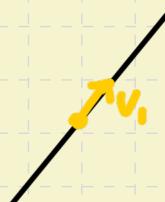
定义: 向量组 A 为向量组 B 的极大线性无关组, 若

① A 中的向量线性无关 ② B 中的所有向量可由 A 中的向量线性表示.

Quiz: 如何理解定义中的极大? (在 B 中选择向量使得张成的空间最大.)

- span( $v_1, \dots, v_k$ ) 的图像.

取  $k=1$ ,  $\text{span}(v_1)$



图像是  $v_1$  所在直线

$v_1$  可以线性表示的所有向量构成的空间是  $v_1$  所在的直线.

取  $k=2$ ,  $\text{span}(v_1, v_2)$

假定  $v_1, v_2$  线性无关

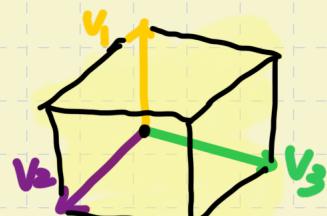


图像是  $v_1, v_2$  所在的平面.

$v_1, v_2$  可以线性表示的所有向量构成的空间是  $v_1, v_2$  所在的平面.

取  $k=3$ ,  $\text{span}(v_1, v_2, v_3)$

假定  $v_1, v_2, v_3$  线性无关

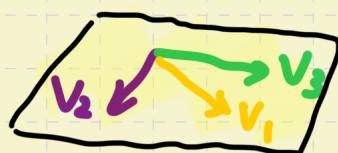


整个三维空间

为什么可以假定  $v_1, v_2, v_3$  线性无关?

$v_1 \rightarrow v_2$

和只有两个线性无关的向量一样.



和只有两个线性无关的向量一样.

设  $L$  是  $\{v_1, \dots, v_k\}$  的极大线性无关组, 则  $\text{Span}(L) = \text{Span}(v_1, \dots, v_k)$ .

[prop]  $\{v_1, \dots, v_k\}, \{w_1, \dots, w_l\}$  是两个向量组. 若  $\{v_1, \dots, v_k\}$  能表示  $\{w_1, \dots, w_l\}$  线性表示, 则  $\text{Span}(v_1, \dots, v_k) \subseteq \text{Span}(w_1, \dots, w_l)$

Pf: 任给  $v \in \text{Span}(v_1, \dots, v_k)$ , 则  $v = a_1 v_1 + \dots + a_k v_k$ . 由于  $\{v_1, \dots, v_k\}$  能被  $\{w_1, \dots, w_l\}$  线性表示, 则  $v_i = b_{i1} w_1 + \dots + b_{il} w_l = \sum b_{ij} w_j$ . 故

$$v = a_1 v_1 + \dots + a_k v_k = a_1 \sum_j b_{1j} w_j + a_2 \sum b_{2j} w_j + \dots + a_k \sum b_{kj} w_j$$

写成  $w_1, \dots, w_l$  的线性组合, 因此  $v \in \text{Span}(w_1, \dots, w_l)$ .

口号: A 向量组被 B 向量组线性表示, 则 B 的表示能力强, 因此  $\text{Span}(B) \supseteq \text{Span}(A)$  (空间上  $\text{Span}(B)$  大于  $\text{Span}(A)$ )

[prop] 令  $\{v_1, \dots, v_k\}$  是  $\{v_1, \dots, v_k, v_{k+1}, \dots, v_m\}$  的极大线性无关组, 则  $\text{Span}(v_1, \dots, v_k) = \text{Span}(v_1, \dots, v_m)$ .

Pf: 显然  $\text{Span}(v_1, \dots, v_k) \subseteq \text{Span}(v_1, \dots, v_m)$ . 由于  $\{v_1, \dots, v_k\}$  是极大线性无关组, 因此  $\{v_1, \dots, v_m\}$  可以被  $\{v_1, \dots, v_k\}$  线性表示. 因此  $\text{Span}(v_1, \dots, v_k) \supseteq \text{Span}(v_1, \dots, v_m)$ .

口号: 在张成空间的时候, 可以精简向量, 只考虑表示能力最强的向量, 即极大线性无关组.

[prop]  $v_1, \dots, v_k \in U \subseteq V$ , 则  $\text{Span}(v_1, \dots, v_k) \subseteq U$ .

Pf:  $U$  是空间对加法与数乘封闭, 故  $\text{Span}(v_1, \dots, v_k) = \{a_1 v_1 + \dots + a_k v_k \mid a_i \in \mathbb{R}\} \subseteq U$ .

口号: 向量组张成的空间不会超过向量组所在的空间.

### • 线性表示的唯一性.

已知  $v \in V$  可由  $V$  中的向量组  $\{v_1, \dots, v_k\}$  线性表示, 即存在系数  $a_i$ , 使得  $v = a_1 v_1 + \dots + a_k v_k$ ,  $a_i \in \mathbb{R}$ . 问什么时候线性表示的表达式是唯一的?

[prop] 表达式唯一  $\Leftrightarrow \{v_1, \dots, v_k\}$  线性无关.

理解: 为什么这个 prop 在直觉上是正确的?  $v = a_1 v_1 + \dots + a_k v_k$  这个表达式的唯一性来源  
于 0 的线性展开  $0 = b_1 v_1 + \dots + b_k v_k$  的唯一性. (这部分不唯一则整体表达式不唯一)  
若  $i$ -组系数  $a_1, \dots, a_k$ , 则  $v = a_1 v_1 + \dots + a_k v_k + 0 = a_1 v_1 + \dots + a_k v_k + [b_1 v_1 + \dots + b_k v_k]$

Pf:  $\Rightarrow$  假定存在唯一  $a_i$  s.t.  $v = a_1v_1 + \dots + a_kv_k$ . w.t.s.  $\{v_1, \dots, v_k\}$  L. ind.

任意  $c_1v_1 + \dots + c_kv_k = 0$  (\*), w.t.s.  $c_1, \dots, c_k = 0$ . 假设存在  $c_i \neq 0$ , s.t. (\*) 成立.

不妨设  $c_1 \neq 0$ . 故  $v = a_1v_1 + \dots + a_kv_k = a_1v_1 + \dots + a_kv_k + 0 = a_1v_1 + \dots + a_kv_k + c_1v_1 + \dots + c_kv_k$   
 $= (a_1+c_1)v_1 + \dots + (a_k+c_k)v_k$ .

我们找到两个  $v$  的表达式  $\begin{cases} v = a_1v_1 + \dots + a_kv_k \\ v = (a_1+c_1)v_1 + \dots + (a_k+c_k)v_k \end{cases}$ , 由于  $c_i \neq 0$ ,  $a_i+c_i \neq a_i$ ,

故两个表达式不同  $\Rightarrow$   $\leftarrow$ , 因此 (\*) 中  $\forall c_j = 0$ .

$\Leftarrow$  假定  $v_1, \dots, v_k$  线性无关, w.t.s.  $v = a_1v_1 + \dots + a_kv_k$  表达式唯一.

假设  $v$  的表达式不唯一, 设  $\begin{cases} v = a_1v_1 + \dots + a_kv_k & (1) \\ v = a'_1v_1 + \dots + a'_kv_k & (2) \end{cases}$  是两个不同表达式, 即

存在 s.t.  $a_i \neq a'_i$ . (1)-(2) 得  $0 = (a_1 - a'_1)v_1 + \dots + (a_k - a'_k)v_k$ .

由于  $a_i \neq a'_i$ , 多数  $a_i - a'_i \neq 0$ , 与  $v_1, \dots, v_k$  线性无关矛盾. 故  $\{v_1, \dots, v_k\}$  线性无关.

**口号:** 用线性无关的向量组线性表示, 则表达式唯一.

## • 线性空间的基与维数.

**口号:** 基是线性空间  $V$  的极大线性无关组.

定义:  $\{v_1, \dots, v_n\}$  是  $V$  中的向量组. 若  $\{v_1, \dots, v_n\}$ : 满足

①  $\{v_1, \dots, v_n\}$  线性无关. ②  $V$  中任何向量可以被  $\{v_1, \dots, v_n\}$  线性表示.

**△ 口号:** 基的选择不唯一.

例如  $\{\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}\}$  是  $\mathbb{R}^2$  的一组基,  $\{\begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}\}$  也是  $\mathbb{R}^2$  的一组基.

**★ [prop]**  $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}, \dots, \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^n$  是  $\mathbb{R}^n$  的一组基, 称为 标准基.

Pf: ① w.t.s.  $\{\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}, \dots, \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}\}$  线性无关.

$$c_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} + c_2 \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} + \dots + c_n \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c_1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} = 0, \text{ 则 } c_1 = \dots = c_n = 0, \text{ 得证.}$$

② w.t.s.  $\forall \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^n$  可被此向量组线性表示,

$$\text{有 } \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = x_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} + x_2 \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} + \dots + x_n \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}, \text{ 因此得证.}$$

△基的选取不唯一，但是不同基包含相同向量数。

[prop] 设  $\{w_1, \dots, w_n\}$  与  $\{v_1, \dots, v_m\}$  是  $V$  的两组基，则  $n=m$ .

Pf: 假设  $m \neq n$ . 不妨设  $m > n$

(Idea: 证明  $\{v_1, \dots, v_n\}$  线性相关, 与题设矛盾)

$\{w_1, \dots, w_m\}$  是一组基, 故  $v_i = \sum a_{ij} w_j$ .  $1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n$

对  $\sum c_k v_k = 0$ , 有  $\sum c_k \sum a_{kj} w_j = 0$  即  $\sum_j (\sum_k c_k a_{kj}) w_j = 0$ .  $\{w_j\}$  是基, 故  $\{w_j\}$  线性无关, 因此  $\sum_k c_k a_{kj} = 0, \forall j$ . 将  $\sum_k a_{kj} c_k = 0$  视作以  $\{c_i\}$  为未知量的线性方程组

$$\begin{bmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1m} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nm} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c_1 \\ \vdots \\ c_m \end{bmatrix} = 0 \quad . \text{由于 } m > n, \text{ 方程组有非零解.}$$

故  $\{v_1, \dots, v_n\}$  L.d..

□

△扩基定理: 设  $\{v_1, \dots, v_m\} \subseteq V$  线性无关, 则可在  $V$  中选取向量  $v_{m+1}, \dots, v_n$ , s.t.

$\{v_1, \dots, v_m, v_{m+1}, \dots, v_n\}$  构成  $V$  的一组基.

Pf: 若  $\text{span}(v_1, \dots, v_m) \neq V$ , 则取  $v_{m+1} \in V - \text{span}(v_1, \dots, v_m)$ . 由 span 定义, 易知  $v_{m+1}$  与  $\{v_1, \dots, v_m\}$  线性无关. 考虑  $\text{span}(v_1, \dots, v_m, v_{m+1})$ . 若  $\text{span}(v_1, \dots, v_m, v_{m+1}) = V$  则 [我们] 扩充得基  $\{v_1, \dots, v_m, v_{m+1}\}$ , 若不然则持续进行上述步骤. 由于  $\dim V$  有限, 有限步后可得基.

△推论: 设  $\dim V = n, m > n$ . 则  $m$  个向量构成的向量组必定线性相关.

Pf: 假设  $m$  个向量  $\{v_1, \dots, v_m\}$  线性无关, 则可将此向量组扩充为  $V$  的一组基  $\{v_1, \dots, v_m, v_{m+1}, \dots, v_k\}, k \geq m$ . 由于基中向量个数  $k=n$ , 有  $k \geq m$ . 因此  $k=m$ . 又有  $m > n$ , 因此  $k > n$ , 与  $k=n$  矛盾. 因此  $\{v_1, \dots, v_m\}, m > n$  线性相关.

△定义:  $\dim V := V$  的任一组基包含的向量数.

△  $\left\{ \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \dots, \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \right\}$  是  $\mathbb{R}^n$  的一组基, 故  $\dim \mathbb{R}^n = n$ .

• 四个子空间  $C(A), C(A^T), N(A), N(A^T)$

$C(A) = \text{span}(A_1, \dots, A_n), A = [A_1, \dots, A_n]$

$C(A^T) = \text{span}(B_1, \dots, B_n), A^T = [B_1, \dots, B_n]$

$N(A) = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax = 0\}$

$N(A^T) = \{x \in \mathbb{R}^n \mid A^T x = 0\}$

• 初等行变换与行空间(列情况类似)

△初等行变换是把行向量换成线性表示的向量 (如  $R_1 \rightarrow kR_1, R_1 \rightarrow R_1 + R_2$ )

△ 主元所在列就是行空间的基.

# • 四个子空间之间的关系

定义：设  $U, W$  是  $V$  的子空间。 $U+W := \{u+w | u \in U, w \in W\}$ .

[prop]  $U+W$  是子空间。

定义：若  $U+W$  中任意元素能唯一地表示成  $U$  与  $W$  中元素相加，则称  $U+W$  为  $U$  与  $W$  的直和，相应地，记号  $U+W$  换成  $U \oplus W$ 。

[Fact]  $U+W$  是  $U$  与  $W$  的直和当且仅当  $U \cap W = \{0\}$

[prop]  $A$  是  $m \times n$  矩阵。

$$(i) C(A^T) \oplus N(A) = \mathbb{R}^n$$

$$(ii) C(A) \oplus N(A^T) = \mathbb{R}^m$$

Pf:

令  $A = \begin{bmatrix} A_1 \\ \vdots \\ A_m \end{bmatrix}$ , 则  $A^T = [A_1^T \cdots A_m^T]$ . 对  $\forall x \in N(A) \cap C(A^T)$ , 则  $Ax = 0$

有  $\begin{bmatrix} A_1 \\ \vdots \\ A_m \end{bmatrix}x = \begin{bmatrix} A_1 \cdot x \\ \vdots \\ A_m \cdot x \end{bmatrix} = 0$  且  $A_i \cdot x = (A_i^T)^T \cdot x = 0$ . 故  $x$  与  $A_i^T$  正交,

即  $x$  与  $C(A^T)$  的基正交. 于是  $x$  与  $C(A^T)$  中的所有向量正交. 特别地,  
 $x$  与自己正交.

[Fact]  $\forall x \in \mathbb{R}^n$ ,  $x^T x = 0 \Rightarrow x = 0$ .

因此  $x = 0$ . 故  $N(A) \cap C(A^T) = \{0\}$ . 故  $N(A)$  与  $C(A^T)$  是直和.  $\square$

[Fact]  $\dim U \oplus W = \dim U + \dim W$

故  $\dim N(A) = \dim \mathbb{R}^n - \dim C(A^T) = n - r(A)$ ;  $\dim N(A^T) = \dim \mathbb{R}^m - \dim C(A) = m - r(A)$ .

[prop]  $A$  的列线性无关  $\Leftrightarrow N(A) = \{0\}$

Pf:  $\Rightarrow$  假设  $A$  的列线性无关. 设  $A = [A_1, \dots, A_n]$ . 若  $\exists \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} \neq 0$

s.t.  $A \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = 0$ , 即  $\exists x_i \neq 0$  s.t.  $A_1 x_1 + A_2 x_2 + \dots + A_n x_n = 0$ ,

即  $\{A_1, \dots, A_n\}$  L.d.  $\Rightarrow \Leftarrow$ . 故不存在  $\begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} \neq 0$  是  $Ax = 0$  的解, 即  $N(A) = \{0\}$

$\Leftarrow A \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = 0$  只有  $x_1 = \dots = x_n = 0$  一个解. 即

$A_1 x_1 + \dots + A_n x_n = 0$  只有  $x_1 = \dots = x_n = 0$  一个解.

• 秩1矩阵：任何秩1矩阵形如  $A = uv^T$ , 则  $\begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 4 & 2 & 2 \\ 8 & 4 & 4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 1 \end{bmatrix}$

Why? 矩1矩阵形如  $\begin{bmatrix} w \\ k_1w \\ k_2w \\ \vdots \\ k_nw \end{bmatrix}$  其中  $w$  是一个行向量,  $k_1, \dots, k_n \in \mathbb{R}$

(必定一个行向量, 其余行是其  $k_i$  倍)

$$\begin{bmatrix} w \\ k_1w \\ \vdots \\ k_nw \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ k_1 \\ \vdots \\ k_n \end{bmatrix} w \stackrel{\text{行向量}}{\uparrow} = u v^T \quad \begin{cases} v^T = w \\ u = \begin{bmatrix} 1 \\ k_1 \\ \vdots \\ k_n \end{bmatrix} \end{cases}$$

列向量

### 线性变换.

• 映射  $f: A \rightarrow B$  表示  $f$  把集合  $A$  中的元素  $a$  映到集合  $B$  中的元素  $b$ .

$$a \mapsto b$$

$a$  也记作  $f(a)$ , 沿用函数的记号.

例3  $f: \{1, 2, 3\} \rightarrow \{1, 2, 3\}$

$$1 \longmapsto 2$$

$$2 \longmapsto 3$$

$$3 \longmapsto 1$$

• 线性映射  $A: V \rightarrow W$  是特殊的映射.

$$v \mapsto Av$$

[定义] 称  $A: V \rightarrow W$  是线性映射, 若  $\forall k, l \in \mathbb{R}, \forall v_1, v_2 \in V$ ,

$$A(kv_1 + lv_2) = kAv_1 + lAv_2.$$

△  $V \rightarrow V$  线性变换     $V \rightarrow W$  线性映射

• 令  $V$  是一个线性空间,  $\{x_1, \dots, x_n\}$  是  $V$  的一组基.

令  $A: V \rightarrow V$  是一个线性变换

$$v \mapsto \underline{Av}$$

$\underline{Av}$  是  $V$  中的一个向量.

既然  $Av$  是  $V$  中的向量,  $Av$  可以用  $V$  的基  $\{x_1, \dots, x_n\}$  线性表示.

• 什么是线性映射在基下的矩阵?

考虑基  $\{x_1, \dots, x_n\}$  被变换  $A$  变换后的向量  $Ax_1, \dots, Ax_n$ .

$Ax$ , 可以被  $\{x_1, \dots, x_n\}$  线表, 设  $Ax_i = a_{i1}x_1 + a_{i2}x_2 + \dots + a_{in}x_n$

$$[x_1 \dots x_n] \begin{bmatrix} a_{11} \\ \vdots \\ a_{in} \end{bmatrix} \stackrel{\substack{= \\ \text{换-种} \\ \text{写法)}}{=} [x_1 \dots x_n] \begin{bmatrix} a_{11} \\ \vdots \\ a_{in} \end{bmatrix}$$

同样设  $Ax_2 = [x_1, \dots, x_n] \begin{bmatrix} a_{21} \\ \vdots \\ a_{2n} \end{bmatrix}, \dots, Ax_n = [x_1, \dots, x_n] \begin{bmatrix} a_{n1} \\ \vdots \\ a_{nn} \end{bmatrix}$

$$\text{故 } A[x_1 \dots x_n] = [Ax_1, \dots, Ax_n] = [x_1, \dots, x_n] \begin{bmatrix} a_{11} & a_{21} & a_{n1} \\ \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & a_{nn} \end{bmatrix}$$

"A"

矩阵  $A$  是线性变换  $A$  在基  $[x_1, \dots, x_n]$  下的矩阵

这个矩阵有什么用?

任意  $v \in V$ ,  $v = a_1x_1 + \dots + a_nx_n = [x_1, \dots, x_n] \begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}$  v 在基  $[x_1, \dots, x_n]$  下的坐标.

$$Av = A[x_1, \dots, x_n] \begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} = [x_1, \dots, x_n] A \begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}$$

\* 只要知道  $A$  就知道任何向量  $v \in V$  在变换下的  $Av$  在基下的坐标.  
对基求的矩阵

\* Summary, 在  $V$  中选定基后, 任意  $v \in V$  可用基下坐标表示. 设  $v$  的坐标是  $\begin{bmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{bmatrix}$   
设线性变换  $A$  在基下的坐标是  $A$ . 则  $\begin{bmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{bmatrix}$  在线性变换下变成坐标  $A \begin{bmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{bmatrix}$ , 表示  
向量  $[x_1, \dots, x_n] A \begin{bmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{bmatrix}$ .

• 不同线性空间的情形

$A: V \rightarrow W$  令  $[x_1, \dots, x_n]$  是  $V$  的一组基  
 $\downarrow n\text{-dim}$      $\downarrow m\text{-dim}$      $[y_1, \dots, y_m]$  是  $W$  的一组基.

$Ax_1, \dots, Ax_n \in W$  故可用  $W$  的基  $[y_1, \dots, y_m]$  线表.

设  $Ax_i = \sum a_{ij}y_j$ , 则  $A[x_1, \dots, x_n] = [y_1, \dots, y_m] \begin{bmatrix} a_{11} & a_{21} & a_{n1} \\ \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ a_{1m} & a_{2m} & a_{nm} \end{bmatrix}$

口号: 一个  $n$  维空间到  $m$  维空间的线性变换在基下的矩阵是一个  $m \times n$  矩阵.  
(指  $V$  与  $W$  都选定基)

\* Summary: 在  $V$  与  $W$  中选定基后,  $V, W$  中向量可用坐标表示. 设

线性变换  $A: V \rightarrow W$  在基下的矩阵是  $A$ . 则  $A$  把  $V$  中坐标为  $\begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}$  的向量变成坐标为  $A \begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}$  的  $W$  中的向量.

### • 线性映射的复合 对应矩阵乘法.

$$V \xrightarrow{n} W \xrightarrow{m} U$$

↓ 所有空间选好基

设  $A$  在基下矩阵为  $A$ ,  $A$  是  $m \times n$  矩阵; 设  $B$  在基下矩阵为  $B$ ,  $B$  是  $l \times m$  矩阵.  
则  $B \cdot A$  在基下矩阵为  $B \cdot A_{l \times m \times n}$ . 这就是矩阵乘法的意义.

### • $\mathbb{R}^n$ 中的线性变换 (默认基是 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}, \dots, \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}$ )

以  $\mathbb{R}^2$  为例. 取  $\mathbb{R}^2$  的基为  $e_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}, e_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$ . 设  $A: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$  是一个线性变换.

设  $A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix}$  为  $A$  在基  $[e_1, e_2]$  下的矩阵. 向量  $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^2$ . 则  $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$  在基  $[e_1, e_2]$  下的坐标还是  $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ , 因为  $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = 1e_1 + 0e_2$ . 故坐标  $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$  在  $A$  下变换为  $A \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} \\ a_{21} \end{bmatrix}$ . 坐标  $\begin{bmatrix} a_{11} \\ a_{21} \end{bmatrix}$  表示向量  $a_{11}e_1 + a_{21}e_2 = \underbrace{\begin{bmatrix} a_{11} \\ a_{21} \end{bmatrix}}_{\text{向量}} \in \mathbb{R}^2$ .

**口号:**  $\mathbb{R}^2$  上线性变换  $A$  在矩阵下的坐标为  $\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix}$ , 则线性变换  $A$  将  $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$  变换为  $\begin{bmatrix} a_{11} \\ a_{21} \end{bmatrix}$ , 将  $\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$  变换为  $\begin{bmatrix} a_{12} \\ a_{22} \end{bmatrix}$ .

### • 旋转矩阵

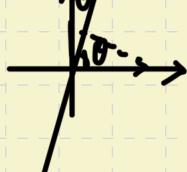
旋转角度是将  $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$  变成  $\begin{bmatrix} \cos \theta \\ \sin \theta \end{bmatrix}$ ; 将  $\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$  变成  $\begin{bmatrix} -\sin \theta \\ \cos \theta \end{bmatrix}$ .



故由口号, 旋转矩阵为  $\begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix}$

### • 投影矩阵.

往夹角为  $\theta$  的直线上投影,  $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$  变成  $\begin{bmatrix} \cos^2 \theta \\ \cos \theta \sin \theta \end{bmatrix}$



$\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$  变成  $\begin{bmatrix} \sin \theta \cos \theta \\ \sin^2 \theta \end{bmatrix}$ . 故由口号, 投影矩阵为  $\begin{bmatrix} \cos^2 \theta & \sin \theta \cos \theta \\ \sin \theta \cos \theta & \sin^2 \theta \end{bmatrix}$

15. The space of all 2 by 2 matrices has the four basis “vectors”

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \quad \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \quad \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}, \quad \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}.$$

For the linear transformation of *transposing*, find its matrix  $A$  with respect to this basis. Why is  $A^2 = I$ ?

记  $M_{2 \times 2}$  为所有  $2 \times 2$  矩阵构成的线性空间.

$$T: M_{2 \times 2} \rightarrow M_{2 \times 2}$$

$$M \mapsto M^T$$

$$T\left(\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}\right) = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}^T = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} = 1 \cdot \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} + 0 \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} + 0 \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} + 0 \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$T\left(\begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}\right) = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}^T = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} = 0 \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} + 0 \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} + 1 \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} + 0 \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$T\left(\begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}\right) = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}^T = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} = 0 \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} + 1 \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} + 0 \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} + 0 \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$T\left(\begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}\right) = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}^T = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} = 0 \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} + 0 \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} + 0 \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} + 1 \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\text{记 } \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} := v_1, \quad \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} := v_2, \quad \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} := v_3, \quad \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} := v_4.$$

$$T[v_1 \ v_2 \ v_3 \ v_4] = [v_1 \ v_2 \ v_3 \ v_4] \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

---

作业留到下次课讲

---

Ques: 1. 写出《三体3》中二向箔所表示的线性变换在基下的矩阵.

2. 定义: 向量组 A 为向量组 B. 称 A 是 B 的极大线性无关组, 若  
① A 中的向量线性无关    ② B 中的所有向量可由 A 中的向量线性表示.  
问: 如何理解定义中的“极大”?