

Week 6 讲稿

2. ind. 线性无关

→ ← 反证法出现矛盾

• V 是线性空间, $v_1, \dots, v_k \in V$. 若 $v_1 = a_2 v_2 + \dots + a_k v_k$, $a_i \in \mathbb{R}$, 则称 v_1 被 $\{v_2, \dots, v_k\}$ 线性表出.

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

△ 线性表出和张成(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 $k(a_1 v_1 + \dots + a_k v_k) := (ka_1) v_1 + \dots + (ka_k) v_k$

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 (证入大条)

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

• 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

对 $\forall c_1 v_1 + c_2 v_2 + \dots + c_k v_k = 0$, 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 $v_2, \dots, v_k$ 线性表出.

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

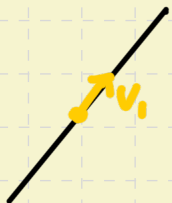
定义: 向量组 $A \subseteq$ 向量组 B . 称 A 是 B 的极大线性无关组, 若

① A 中的向量线性无关 ② B 中的所有向量可由 A 中的向量线性表出.

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.)

• $\text{span}(v_1, \dots, v_k)$ 的图像.

取 $k=1$, $\text{span}(v_1)$

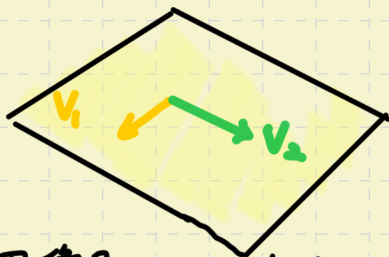


图像是 v_1 所在直线

v_1 可以线性表出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

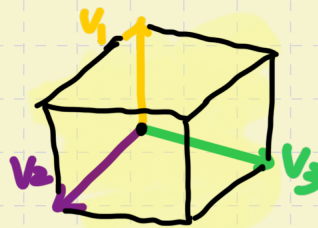


图像是 v_1, v_2 所在的平面.

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

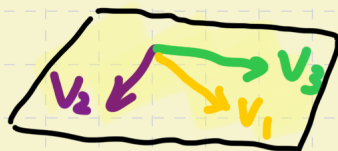
取 $k=3$, $\text{span}(v_1, v_2, v_3)$

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, v_2 和只有一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 $\{v_1, \dots, v_k\}$ 能被 $\{w_1, \dots, w_l\}$ 线性表出, 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 $\{w_1, \dots, w_l\}$ 线性表出, 则 $v_i = b_{i1} w_1 + \dots + b_{il} w_l = \sum b_{ij} w_j$. 故

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

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 向量组线性表出, 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,

$$\text{则 } \text{span}(v_1, \dots, v_k) = \text{span}(v_1, \dots, v_m).$$

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 $\{v_1, \dots, v_k\}$ 线性表出. 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 是子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.

线性表出的唯一性.

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

[prop] 表达式唯一 $\iff \{v_1, \dots, v_k\}$ 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-则总体表达式不唯一-))

pf: $\Rightarrow$ 假定存在唯一 a_i s.t. $v = a_1 v_1 + \dots + a_k v_k$. w.t.s. $\{v_1, \dots, v_k\}$ l. ind.

任意 $c_1 v_1 + \dots + c_k v_k = 0$ (*), 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 $v = a_1 v_1 + \dots + a_k v_k = a_1 v_1 + \dots + a_k v_k + 0 = a_1 v_1 + \dots + a_k v_k + c_1 v_1 + \dots + c_k v_k$
 $= (a_1 + c_1) v_1 + \dots + (a_k + c_k) v_k$.

我们找到两个 v 的表达式 $\begin{cases} v = a_1 v_1 + \dots + a_k v_k \\ v = (a_1 + c_1) v_1 + \dots + (a_k + c_k) v_k \end{cases}$, 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. $v = a_1 v_1 + \dots + a_k v_k$ 表达式唯一.

假设 v 的表达式不唯一, 设 $\begin{cases} v = a_1 v_1 + \dots + a_k v_k & (1) \\ v = a'_1 v_1 + \dots + a'_k v_k & (2) \end{cases}$ 是两个不同表达式, 即

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

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

☞: 用线性无关的向量组线性表出, 则表达式唯一.

• 线性空间的基与维数.

☞: 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 $\{v_1, \dots, v_n\}$ 线性表出.

△☞: 基的选取不唯一.

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. (未说明默认基是标准)

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

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

有 $\begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = x_1 \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} + x_2 \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} + \dots + x_n \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}$, 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 $\sum_k a_{kj} c_k = 0$ 看作以 c_j 为未知量的线性方程组

$$\begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{nm} & \dots & a_{nm} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c_1 \\ \vdots \\ c_m \end{bmatrix} = 0$$

由于 $m > n$ ，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 $\{v_1, \dots, v_m, v_{m+1}\}$ ，若不然则继续进行上述步骤。由于 $\dim V$ 有限，有限步后得基。

△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。

△ $\left\{ \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}, \dots, \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix} \right\}$ 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出的向量 (如 $R_i \rightarrow kR_i, R_i \rightarrow R_i + R_j$)

△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 $Ax = 0$

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

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 $\exists \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} \neq 0$

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

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 $N(A) = 0$

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

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

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

Why? 秩1矩阵形如 $\begin{bmatrix} w \\ k_1 w \\ k_2 w \\ \vdots \\ k_n w \end{bmatrix}$ 其中 w 是一个行向量, $k_1, \dots, k_n \in \mathbb{R}$

(选定一个行向量, 其余行是其 k_i 倍) $\begin{bmatrix} w \\ k_1 w \\ \vdots \\ k_n w \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ k_1 \\ \vdots \\ k_n \end{bmatrix} w =: u v^T \quad \left(\begin{matrix} v^T = w \\ u = \begin{bmatrix} 1 \\ k_1 \\ \vdots \\ k_n \end{bmatrix} \end{matrix} \right)$

$\uparrow$ 行向量
 $\uparrow$ 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 .

$$a \mapsto b$$

Δb 也记作 $f(a)$, 沿用函数的记号.

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

$$1 \mapsto 2$$

$$2 \mapsto 3$$

$$3 \mapsto 1$$

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 $\forall k, l \in \mathbb{R}, \forall v_1, v_2 \in V$,

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

$\Delta V \rightarrow V$ 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

$v \mapsto \underline{Av}$ 是 V 中的一个向量.

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

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_1 可以被 $\{x_1, \dots, x_n\}$ 线表, 设 $Ax_1 = a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n$

$$\stackrel{\text{(换一种写法)}}{=} [x_1 \dots x_n] \begin{bmatrix} a_{11} \\ \vdots \\ a_{1n} \end{bmatrix}$$

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

$$\text{故 } A[x_1 \dots x_n] = [Ax_1, \dots, Ax_n] = [x_1, \dots, x_n] \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

写好看点 $A[x_1 \dots x_n] = [x_1 \dots x_n] A$

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

A 这个矩阵有什么用?

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

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

* 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 中取定基后, 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

$$\begin{array}{ccc} A: V & \longrightarrow & W \\ \downarrow & & \downarrow \\ n\text{-dim} & & m\text{-dim} \end{array}$$

令 $[x_1, \dots, x_n]$ 是 V 的一组基
 $[y_1, \dots, y_m]$ 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.

$$\text{设 } Ax_i = \sum a_{ij} y_j, \text{ 则 } A[x_1 \dots x_n] = [y_1 \dots y_m] \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

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 都选好基)

* 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 $\begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}$ 的向量变换成坐标为 $A \begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}$ 的 W 中的向量.

• 线性映射的复合对应矩阵乘法.

$$\begin{array}{ccc} V & \xrightarrow{A} & W \xrightarrow{B} U \\ n & m & l \end{array} \quad \left. \vphantom{\begin{array}{ccc} V & \xrightarrow{A} & W \xrightarrow{B} U \\ n & m & l \end{array}} \right\} \text{所有空间选好基}$$

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 $B \circ A$ 在基下矩阵为 $B \cdot A$. 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 $a_{11}e_1 + a_{21}e_2 = \underbrace{\begin{bmatrix} a_{11} \\ a_{21} \end{bmatrix}}_{\text{向量}} \in \mathbb{R}^2$.

□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 $\begin{bmatrix} a_{12} \\ a_{22} \end{bmatrix}$.

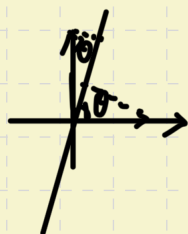
• 旋转矩阵

旋转 θ 角是将 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ 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□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 θ 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□号, 投影矩阵为 $\begin{bmatrix} \cos^2 \theta & \sin \theta \cos \theta \\ \cos \theta \sin \theta & \sin^2 \theta \end{bmatrix}$

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 2×2 矩阵构成的线性空间.

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

$$M \mapsto M^T.$$

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

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

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

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

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

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

作业留到下次习题课讲

Quiz: 1. 写出《三体》中二向箔所表示的线性变换在基底的矩阵.

2. 定义: 向量组 $A \subseteq$ 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 中的向量线性表出.

问: 如何理解定义中的“极大”?