

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.

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

$$M \mapsto M^T \quad .$$

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

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

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

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

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

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

1. What matrix has the effect of rotating every vector through 90° and then projecting the result onto the x -axis? What matrix represents projection onto the x -axis followed by projection onto the y -axis?

\mathbb{R}^2 标准基下

旋转 90° 的矩阵 $A := \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$ ($\leftarrow \uparrow$)

最先做的变换放右边

投影到 x 轴由 $P_x := \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$.

两个线性映射的复合 对应于 矩阵乘法 $P_x \cdot A = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$

投影到 y 轴由 $P_y := \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$. $P_y P_x = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$

50. (Recommended) Suppose all vectors x in the unit square $0 \leq x_1 \leq 1, 0 \leq x_2 \leq 1$ are transformed to Ax (A is 2 by 2).

- What is the shape of the transformed region (all Ax)?
- For which matrices A is that region a square?
- For which A is it a line?
- For which A is the new area still 1?

(a) 平行四边形. 例 $\uparrow \rightarrow \curvearrowright \rightarrow \begin{bmatrix} 1 & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix}$

线 例 $\uparrow \rightarrow \curvearrowright \rightarrow \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{bmatrix}$

点 例 $\uparrow \rightarrow \curvearrowright \rightarrow \bullet \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$

(b) $\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix}$ 只需变换后的两个向量垂直且两个向量有相同模长

$\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ 变换 $\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$ 变换

① $\begin{bmatrix} a_{11} \\ a_{21} \end{bmatrix}^T \begin{bmatrix} a_{12} \\ a_{22} \end{bmatrix} = a_{11}a_{12} + a_{21}a_{22} = 0$

③ $a_{11}^2 + a_{21}^2 = a_{12}^2 + a_{22}^2$

(c) 只需变换后向量在同一条线上.

i) $\begin{bmatrix} a_{11} \\ a_{21} \end{bmatrix} = 0, \begin{bmatrix} a_{12} \\ a_{22} \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^2$

ii) $\begin{bmatrix} a_{11} \\ a_{21} \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^2, \begin{bmatrix} a_{12} \\ a_{22} \end{bmatrix} = 0$

iii) $\begin{bmatrix} a_{11} \\ a_{21} \end{bmatrix} = \lambda \begin{bmatrix} a_{12} \\ a_{22} \end{bmatrix}, \lambda \neq 0$

(d) $|\det \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix}| = |a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}| = 1$

补充:

4. 设 A 为:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 3 & 3 & 2 \\ 2 & 6 & 9 & 7 \\ -1 & -3 & 3 & 4 \end{bmatrix}.$$

(a) 如果 P 为一个 3×3 的可逆矩阵, Q 为一个 4×4 的可逆矩阵. 证明

$$\text{rank } PAQ = 2.$$

(b) 求一个 3×3 的可逆矩阵 P 和一个 4×4 的可逆矩阵 Q 使得

$$PAQ = \begin{bmatrix} I_2 & O \\ O & O \end{bmatrix}.$$

这里的 O 都表示相应的零矩阵.

(a) 左、右乘可逆阵不改变秩. $r(PAQ) = r(A) = 2$.

(b)

$$\begin{bmatrix} 1 & 3 & 3 & 2 \\ 2 & 6 & 9 & 7 \\ -1 & -3 & 3 & 4 \end{bmatrix} \xrightarrow{R_2 \rightarrow R_2 - 2R_1} \begin{bmatrix} 1 & 3 & 3 & 2 \\ 0 & 0 & 3 & 3 \\ -1 & -3 & 3 & 4 \end{bmatrix} \xrightarrow{R_3 \rightarrow R_3 + R_1} \begin{bmatrix} 1 & 3 & 3 & 2 \\ 0 & 0 & 3 & 3 \\ 0 & 0 & 6 & 6 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 3 & 3 & 2 \\ 0 & 0 & 3 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \xrightarrow{R_2 \rightarrow \frac{1}{3}R_2} \begin{bmatrix} 1 & 3 & 3 & 2 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \xrightarrow{R_1 \rightarrow R_1 - 2R_2} \begin{bmatrix} 1 & 3 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

下做初等列变换

$$\left[\begin{array}{cccc|c} 1 & 3 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right] \xrightarrow[C_2 \rightarrow C_2 - 3C_1]{\begin{bmatrix} 1 & -3 \\ 0 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}} \left[\begin{array}{cccc|c} 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right] \xrightarrow[C_3 \rightarrow -C_1 + C_3]{\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}} \left[\begin{array}{cccc|c} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right]$$

$$\xrightarrow[C_4 \rightarrow C_4 - C_3]{\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}} \left[\begin{array}{cccc|c} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right] \xrightarrow[C_2 \leftrightarrow C_3]{\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}}$$

先做的行变换与最右边

$$P = \left[\begin{array}{c|cc} 1 & 3 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{array} \right] \left[\begin{array}{c|cc} 1 & 1/3 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{array} \right] \left[\begin{array}{c|cc} 1 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{array} \right] \left[\begin{array}{c|cc} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{array} \right] \left[\begin{array}{c|cc} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{array} \right] = \left[\begin{array}{ccc} 1/3 & -2/3 & 0 \\ -2/3 & 1/3 & 0 \\ 5 & -2 & 1 \end{array} \right]$$

先做的列变换写最左边

$$Q = \left[\begin{array}{c|cc} 1 & 3 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{array} \right] \left[\begin{array}{c|cc} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{array} \right] \left[\begin{array}{c|cc} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{array} \right] \left[\begin{array}{c|cc} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{array} \right] = \left[\begin{array}{ccc} 1 & -1 & 3/1 \\ 0 & 0 & 1/0 \\ 0 & 0 & 0/-1 \end{array} \right]$$

• $\text{rank}(A) + \text{rank}(B) \leq n + \text{rank}(AB)$ 结论记住.

A的列 B的行 证明技巧性强，略。

考虑

$$v_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \\ 5 \end{bmatrix}, v_2 = \begin{bmatrix} 2 \\ -2 \\ 2 \\ 10 \end{bmatrix}, v_3 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 2 \\ 5 \end{bmatrix}, v_4 = \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 5 \\ 5 \end{bmatrix}, v_5 = \begin{bmatrix} 2 \\ -3 \\ 2 \\ 13 \end{bmatrix}, v_6 = \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ 2 \\ 9 \end{bmatrix}.$$

(a) 找出 $v_1, v_2, v_3, v_4, v_5, v_6$ 的一个极大线性无关组。

(b) 将其余向量表示为该极大线性无关组的线性组合。

按列排列做列变换，中途不作交换列操作。

按行排列做行变换，中途不作换行操作。

• 條 1 矩陣：任何條 1 矩陣形如 $A = uv^T$, 如 $\begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 4 & 2 & 4 \\ 8 & 4 & 4 \\ -2 & -1 & -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 4 \\ -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 1 \end{bmatrix}$

Why? 條 1 矩陣形如 $\begin{bmatrix} w \\ k_1w \\ k_2w \\ \vdots \\ k_nw \end{bmatrix}$ 其中 w 是一個行向量, $k_1, \dots, k_n \in \mathbb{R}$

(選定一個行向量, 其餘行是其 k_i 倍)

$$\begin{bmatrix} w \\ k_1w \\ \vdots \\ k_nw \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ k_1 \\ \vdots \\ k_n \end{bmatrix} w \quad =: u v^T \quad \begin{cases} v^T = w \\ u = \begin{bmatrix} 1 \\ k_1 \\ \vdots \\ k_n \end{bmatrix} \end{cases}$$

↑ 行向量
列向量

• 四個子空間 $C(A), C(A^T), N(A), N(A^T)$

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

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

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

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

• 初等行變換與行空間 (列情況類似)

△ 初等行變換是把行向量變成線性表出的向量 (如 $R_i \rightarrow kR_i$, $R_i \rightarrow R_i + R_j$)

△ 主元所在列就是行空間的基。

• 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,

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. $A \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = 0$, 则 $\exists x_i \neq 0$ 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.

• 线性空间的几何信息

Recall: 线性空间是集合上装备加法与数乘. 加法与数乘两种运算都不能反映向量的几何信息.

Rmk: [几何信息] 几何回答的问题包括什么是长度? 什么是角度?

↓
与之相对的是

[拓扑信息] 拓扑不关心什么是长度什么是角度, 拓扑关心的是几何体在同伦等价意义下的分类.

从这节课开始我们在线性空间中加内积结构, 就可以计算线性空间的几何信息.

• 线性空间上的内积

[定义] 设 V, W 是两个线性空间, 定义集合 $V \times W := \{(v, w) \mid v \in V, w \in W\}$

[例] $V \times V := \{(v_1, v_2) \mid v_1, v_2 \in V\}$

Rmk: (v_1, v_2) 是有序对, 注意 $(v_1, v_2) \neq (v_2, v_1)$.

[定义]: 令 V 是一个线性空间. 称 $\varphi: V \times V \rightarrow \mathbb{R}$ 是一个双线性函数,

若 ① $\varphi(sv_1 + lv_2, w) = s\varphi(v_1, w) + l\varphi(v_2, w)$

② $\varphi(v, sw_1 + lw_2) = s\varphi(v, w_1) + l\varphi(v, w_2)$

[定义]: 令 V 是一个线性空间. 称 双线性函数 $d: V \times V \rightarrow \mathbb{R}$ 是 V 上的内积.

若 ① $d(x, x) \geq 0$, 等号成立当且仅当 $x=0$ (正定性)

② $d(x, y) = d(y, x)$ (对称性)

则满足内积的线性空间是内积空间.

△ 利用内积计算几何信息.

定义向量 $v \in V$ 的长度 $\|v\| = \sqrt{\varphi(v, v)}$

定义两个向量 v_1, v_2 之间的距离为 $\|v_1 - v_2\| = \sqrt{\varphi(v_1 - v_2, v_1 - v_2)}$

定义两个向量间的夹角 $\theta(v_1, v_2) = \arccos \frac{\varphi(v_1, v_2)}{\|v_1\| \|v_2\|}$ (回忆高中内容)

*以上是抽象理论，我们把这套理论往具体线性空间 \mathbb{R}^n 上套。

[定义] $\forall x, y \in \mathbb{R}^n$, 定义 $p_n: \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$
 $(x, y) \mapsto x^T y$

△ Check: 1. p_n 是双线性函数

$$p_n(\alpha x_1 + \beta x_2, y) = (\alpha x_1 + \beta x_2)^T y = \alpha x_1^T y + \beta x_2^T y = \alpha p_n(x_1, y) + \beta p_n(x_2, y)$$

... 第二个位置验证略

2. p_n 具有对称性。

$$p_n(x, y) = x^T y = y^T x = p_n(y, x)$$

3. p_n 具有正定性

$$p_n(x, x) = 0 \Rightarrow x^T x = 0 \Leftrightarrow x = 0.$$

因此我们定义的映射 $p_n: \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ 真的是 \mathbb{R}^n 上的内积。

△ $\forall x \in \mathbb{R}^n$, $\|x\| = \sqrt{x^T x}$.

$$\forall x, y \in \mathbb{R}^n, \|x - y\| = \sqrt{(x - y)^T (x - y)}$$

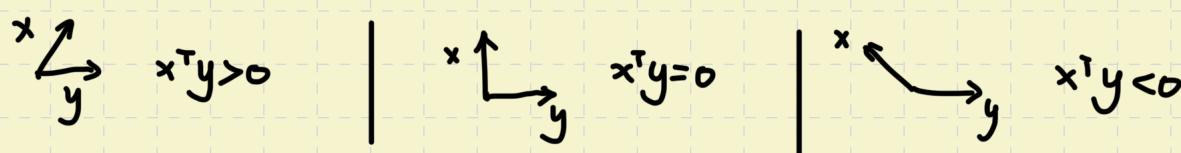
$$\theta(x, y) = \arccos \frac{x^T y}{\|x\| \|y\|}$$

• 正交性

[定义] $x, y \in V$. 称 x, y 正交 $\Leftrightarrow x^T y = 0$.

Rmk: $\theta(x, y) = \arccos \frac{x^T y}{\|x\| \|y\|} = \arccos 0 = \frac{\pi}{2}$, 即正交的几何含义。

△ 若 $x^T y > 0$, 则两个向量夹角小于 90° ; 若 $x^T y < 0$ 则两个向量夹角大于 90° 。



△ 口号: 互相正交的向量组中的向量线性无关。

[prop] v_1, \dots, v_k 互相正交, 则它们 L.ind.

pf: 令 $c_1v_1 + c_2v_2 + \dots + c_kv_k = 0$ (*) 两边同时左乘 v_i^T , 得
 $c_1v_i^Tv_1 + c_2v_i^Tv_2 + \dots + c_kv_i^Tv_k = 0$. L.H.S. = $c_1v_i^Tv_1 = R.H.S. = 0$
利用内积的正定性, 由 $v_i \neq 0$ 得 $v_i^Tv_i \neq 0$. 故 $c_i \neq 0$. 同理, 把 v_i^T 左乘
到 (*) 式可得 $c_i = 0$. 故 v_1, \dots, v_k L.ind.

• 正交子空间

[定义] 令 $V, W \subseteq \mathbb{R}^n$ 是两个子空间. 称 V 与 W 是正交的, 若 $\forall v \in V, w \in W$,
有 $v^Tw = 0$, 记作 $V \perp W$.

$$\Delta N(A) \oplus C(A^T) = \mathbb{R}^n, \quad N(A) \perp C(A^T)$$

$$N(A^T) \oplus C(A) = \mathbb{R}^m, \quad N(A^T) \perp C(A).$$

Figure 3.4

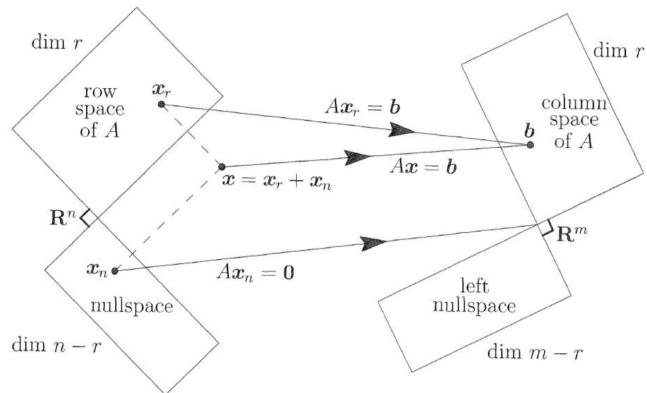


Figure 3.4: The true action $Ax = A(x_{\text{row}} + x_{\text{null}})$ of any m by n matrix.

△ 令 A 是 $m \times n$ 矩阵. 有两个线性映射.

$$\textcircled{1} \quad L_A : \mathbb{R}^n \longrightarrow \mathbb{R}^m \quad (L_A \text{ 中 } L \text{ 表示 left, } L_A \text{ 是左乘 } A)$$

$$x \longmapsto Ax$$

Details: $\forall x \in \mathbb{R}^n = N(A) \oplus C(A^T)$. 由直和的性质(\mathbb{R}^n 中任何向量可以唯一表示成 $x_n + x_r$, $x_n \in N(A)$, $x_r \in C(A^T)$), 令
 $x = x_n + x_r$, $x_n \in N(A)$, $x_r \in C(A^T)$.

$$L_A x = Ax = A(x_n + x_r) = Ax_n + Ax_r = 0 + Ax_r = Ax_r = L_A x_r$$

Recall: $A \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = [A_{11} \cdots A_{1n}] \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = x_1 A_{11} + \cdots + x_n A_{1n} \in C(A)$

故 $\forall x \in \mathbb{R}^n$, $L_A x = Ax \in C(A)$.

除此之外 $L_A x = L_A x_r$ 意味着变换 x 等于变换 x 在行空间投影 x_r .

Rmk: $\dim C(A) = \dim C(A^T)$ 的一个证明(超纲)

$\ker L_A = N(A)$. $\text{Im } L_A = C(A)$. Then $C(A) = \text{Im } L_A \cong \mathbb{R}^n / \ker L_A = \mathbb{R}^n / N(A) = C(A)$

So $\dim C(A) = \dim C(A^T)$.

② $R_A: \mathbb{R}^m \longrightarrow \mathbb{R}^n$ (R_A 中 R 表示 right, R_A 表示右乘)
 $y \longrightarrow y^T A$

Details: $\forall y \in \mathbb{R}^m = N(A^T) \oplus C(A)$, 我们有 $y = x_n + x_c$,
 $x_n \in N(A^T)$, $x_c \in C(A)$.

$$R_A y = y^T A = (x_n + x_c)^T A = x_n^T A + x_c^T A = x_c^T A = R_A x_c.$$

变换 $y \in \mathbb{R}^m$ 等于变换 y 在列空间的投影 x_c . $R_A y = x_c^T A = (A^T x_c)^T \in C(A^T)$

• Schwarz Inequality $|a^T b| \leq \|a\| \|b\|$

$$|a^T b| = \|a\| \|b\| |\cos \theta|, |\cos \theta| \leq 1, \text{ so } |a^T b| \leq \|a\| \|b\|.$$

等号成立 $\Leftrightarrow |\cos \theta| = 1 \Leftrightarrow a, b \text{ 共线} \Leftrightarrow a = \lambda b, \lambda \in \mathbb{R}$.

• $a, b \in \mathbb{R}^n$. b 往 a 所在直线上的投影是

$$p(b) = \hat{x} a = \frac{a^T b}{a^T a} a$$

$$\left\{ \begin{array}{l} a^T b = \|a\| \cdot b \text{ 在 } a \text{ 方向上的长度} \\ a^T a = \|a\|^2. \\ \frac{a^T b}{a^T a} a = \frac{\|a\| \cdot b \text{ 在 } a \text{ 方向上的长度}}{\|a\|} \cdot \frac{a \text{ 在 } a \text{ 方向的单位向量}}{\|a\|} \\ \quad \text{cancel} \\ = b \text{ 在 } a \text{ 方向上的长度} \cdot \hat{a}. \end{array} \right.$$

$$\Delta p(b) = \underbrace{\frac{a^T b}{a^T a} a}_{\substack{\text{数字} \\ \mathbb{R}^n}} = a \underbrace{\frac{a^T b}{a^T a}}_{\substack{\text{矩阵} \\ \mathbb{R}^n}} = \underbrace{\frac{a a^T}{a^T a} b}_{\substack{\text{向量}}} \quad \cdot \underbrace{\frac{a a^T}{a^T a}}_{\substack{\text{是投影矩阵}}}$$

$$\Delta \text{ 投影矩阵是 对称矩阵 } (\frac{a a^T}{a^T a})^T = \frac{a a^T}{a^T a}.$$

• 若 $b \notin C(A)$, 则 $Ax=b$ 无解. 此时最好的关于解的近似是使得 $\|Ax-b\|^2$ 最小的 x . 但是从取极小角度入手并不简单, 我们把 $\|Ax-b\|^2$ 取最小值化归到别的问题.



$\|Ax-b\|^2$ 在 $x=\hat{x}$ 时最小 $\Leftrightarrow A\hat{x}$ 是 b 在列空间的投影

3) 空间中的元素形如 Ax

$$A^T(b-A\hat{x})=0 \Leftrightarrow b-A\hat{x} \in N(A^T) \Leftrightarrow (b-A\hat{x}) \perp C(A)$$

$C(A) \perp N(A^T)$

又 $A^T b = A^T A \hat{x}$. 若 $A^T A$ 可逆, 则 $\hat{x} = (A^T A)^{-1} A^T b$.

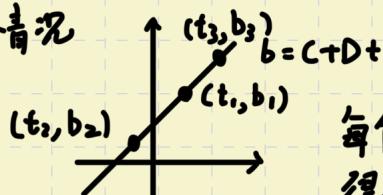
于是 b 在 $C(A)$ 的投影 $A\hat{x} = A(A^T A)^{-1} A^T b = P_b$, 其中 $P = A(A^T A)^{-1} A^T$ 是投影矩阵.

[Fact] P 是投影矩阵 $\Leftrightarrow P$ 对称且满足 $P^2=P$

[Application] 如何对实验数据进行拟合?

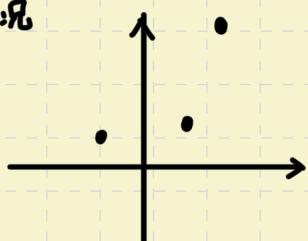
假设 input 是 t , output 是 b , b 与 t 之间满足 $b=c+Dt$.

理想情况



每个数据点都落在一条直线上, 则可通过求直线方程得到 $b=c+Dt$. ($c, D \in \mathbb{R}$)

实际情况



数据并不严格落在一条直线上.

问题是如何选择 \hat{c}, \hat{D} 来描述 $b=\hat{c}+\hat{D}t$?

$$\text{令 } \vec{b} = \begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}, \vec{t} = \begin{bmatrix} t_1 \\ \vdots \\ t_n \end{bmatrix}$$

这是进行几次实验的结果. (注意, t 与 b 都是已知的实向量, 不是未知量).

重述问题:

$$\vec{b} = \begin{bmatrix} | & t_1 \\ | & \vdots \\ | & t_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \hat{c} \\ \hat{D} \end{bmatrix} \text{ 这个方程无解, 但我们希望找最优解.}$$

$$\text{在这里 } A = \begin{bmatrix} | & t_1 \\ | & \vdots \\ | & t_n \end{bmatrix}. \text{ 因此, } A^T(b - A[\hat{c} \ \hat{D}]) = 0 \Rightarrow A^T b = A^T A \begin{bmatrix} \hat{c} \\ \hat{D} \end{bmatrix}$$

$$A^T A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ t_1 & t_2 & \cdots & t_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & t_1 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & t_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} n & \sum_{i=1}^n t_i \\ \sum_{i=1}^n t_i & \sum_{i=1}^n t_i^2 \end{bmatrix}$$

$$A^T b = \begin{bmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ t_1 & t_2 & \cdots & t_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^n b_i \\ \sum_{i=1}^n t_i b_i \end{bmatrix}$$

因此，我们只需解方程（ $\begin{bmatrix} \hat{C} \\ \hat{D} \end{bmatrix}$ 是未知量）

$$\begin{bmatrix} \sum_{i=1}^n b_i \\ \sum_{i=1}^n t_i b_i \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} n & \sum_{i=1}^n t_i \\ \sum_{i=1}^n t_i & \sum_{i=1}^n t_i^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \hat{C} \\ \hat{D} \end{bmatrix}.$$

• 作业

5. The space M of 2 by 2 matrices has the basis

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

Suppose T multiplies each matrix by $A = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$, i.e., $T(X) = AX$. Find the matrix representing this linear transformation T with respect to the above mentioned basis.

$$A[x_1 \dots x_n] = [x_1 \dots x_n] \begin{bmatrix} \text{展} \\ \text{接} \\ \text{列} \\ \text{排} \\ \text{布} \end{bmatrix}$$

• [Fact] A 的列 L.ind., 则 $A^T A$ 是可逆的.

4. Let

$$A = \begin{bmatrix} 3 & 6 & 6 \\ 4 & 8 & 8 \end{bmatrix}.$$

- (a) Find the projection matrix P_C onto the column space of the matrix A .
 (b) Find the 3×3 projection matrix P_R onto the row space of A .
 (c) Multiply $B = P_C A P_R$. Your answer B should be a bit surprising—can you explain it?

(a) $C(A) = \text{span} \left(\begin{bmatrix} 3 \\ 4 \end{bmatrix} \right)$, 令 $A' = \begin{bmatrix} 3 \\ 4 \end{bmatrix}$.

$$P_C = A' (A'^T A')^{-1} A'^T = \begin{bmatrix} \frac{9}{25} & \frac{12}{25} \\ \frac{12}{25} & \frac{16}{25} \end{bmatrix}$$

1. 已知三阶矩阵 A 的第一行是 (a, b, c) , a, b, c 不全为零, 矩阵

$$B = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 6 \\ 3 & 6 & k \end{bmatrix}$$

(k 为常数), 且 $AB = O$ (这里的 O 是 3 阶零矩阵), 求线性方程组 $Ax = 0$ 的通解.

$$B = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 4 & 6 \\ 3 & 6 & k \end{bmatrix} \xrightarrow{\begin{array}{l} C_2 \rightarrow C_2 - 2C_1 \\ C_3 \rightarrow C_3 - 3C_1 \end{array}} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 0 & 0 \\ 3 & 0 & k-9 \end{bmatrix}$$

由 Problem set 5 T3, $r(A) + r(B) \leq 3 + r(AB) = 3$ (*)

i) 若 $k \neq 9$, 则 $r(B) = 2$. (*) 且 $r(B) = 2$ 得 $r(A) \leq 1$. 又由 A 第 1 行不全为零得 $r(A) \geq 1$. 故 $r(A) = 1$, 于是 $\dim N(A) = 3 - 1 = 2$.

由 $AB = O$ 知 $C(B) \subseteq N(A)$. $\left\{ \begin{array}{l} \dim C(B) = r(B) = 2 = \dim N(A) \\ C(B) \subseteq N(A) \end{array} \right. \Rightarrow N(A) = C(B)$.

故 A 的解为 $\text{Span}(\begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 3 \\ 6 \\ k \end{bmatrix}) = \{l \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix} + t \begin{bmatrix} 3 \\ 6 \\ k \end{bmatrix} \mid l, t \in \mathbb{R}\}$.

ii) 若 $k = 9$, 则 $r(B) = 1$. 记 $B = [B_1 \ 2B_1 \ 3B_1]$, 其中 $B_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}$.

已知 $AB = O$ 即 $A[B_1 \ 2B_1 \ 3B_1] = [AB_1 \ 2AB_1 \ 3AB_1] = O$. 特别地, $AB_1 = O$.

因此 $B_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix} \in N(A)$.

(ii.i) 若 $r(A) = 2$, 即 $\dim N(A) = 3 - 2 = 1$, 则 $N(A) = \{l \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix} \mid l \in \mathbb{R}\}$.

(ii.ii) 若 $r(A) = 1$ 此时 $Ax = 0$ 的解即是如下方程的解

$$\begin{bmatrix} a & b & c \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}. \quad (\text{I})$$

a, b, c 不全为 0, 不妨设 $a \neq 0$. 则 方程 (I) 的解为

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -\frac{b}{a}x_2 - \frac{c}{a}x_3 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = x_2 \begin{bmatrix} -\frac{b}{a} \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + x_3 \begin{bmatrix} -\frac{c}{a} \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad x_2, x_3 \in \mathbb{R}.$$

综上, 若 $k \neq 9$, 解为 $l \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix} + t \begin{bmatrix} 3 \\ 6 \\ k \end{bmatrix} \quad l, t \in \mathbb{R}$

若 $k = 9$ $\left\{ \begin{array}{l} r(A) = 2 \text{ 则解为 } l \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}, l \in \mathbb{R} \\ r(A) = 1 \text{ 则解为 } s \begin{bmatrix} -b/a \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + t \begin{bmatrix} -c/a \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}, s, t \in \mathbb{R} \end{array} \right.$

$\left. \begin{array}{l} r(A) = 1 \text{ 则解为 } s \begin{bmatrix} -b/a \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + t \begin{bmatrix} -c/a \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}, s, t \in \mathbb{R} \end{array} \right.$