

• 标准正交基  
模1 互相正交

$$q_i^T q_j = 0 \quad q_i^T q_i = 1 \Rightarrow q_i^T q_j = \delta_{ij}$$

• 正交矩阵.

[定义]  $Q$  是正交矩阵若  $Q^T Q = I$ .

[性质] 设  $Q$  是  $n$  阶方阵. 以下 3 个性质等价.

1.  $Q$  是正交矩阵.
2.  $Q$  的行向量构成  $\mathbb{R}^n$  标准正交基.
3.  $Q$  的列向量构成  $\mathbb{R}^n$  标准正交基.

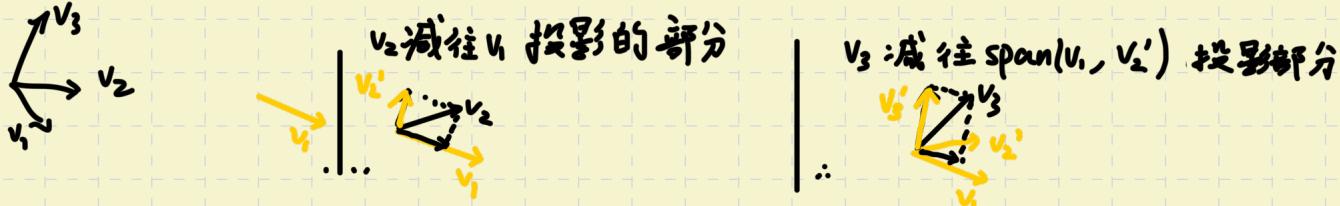
[性质] 若  $Q$  是  $n$  阶正交矩阵, 则  $\forall x, y \in \mathbb{R}^n$ ,  $(Qx)^T Qy = x^T y$ .

$$\text{Pf: } (Qx)^T Qy = x^T Q^T Qy = x^T I \cdot y = x^T y$$

\* 正交矩阵保内积  $\Leftrightarrow$  保长度、保角.

• 施密特正交化 (只做正交化, 未作归一化)

Idea: 每次把投影部分(平行部分)划掉, 则只留下正交部分.



\* 技术细节(超级易错): 我们如何做  $v_3$  往  $\text{span}(v_1, v_2')$  投影?

法①(慢但不容易错) 令  $A = [v_1 \ v_2']$ , 假设  $v_1, v_2'$  L.I. 则  $A^T A$  可逆.

$A(A^T A)^{-1} A^T v_3$  即是  $v_3$  往  $\text{span}(v_1, v_2')$  的投影. 但这里涉及很多次矩阵运算, 困难.

法②(巧妙的办法)  $v_1, v_2'$  已经正交了, 因此  $v_3$  往  $\text{span}(v_1, v_2')$  投影就是

$v_3$  分别往  $v_1, v_2'$  做投影再相加 (类比  $\mathbb{R}^3$  中坐标的概念)

$$\begin{aligned} \text{Pf: } & (v_3 - P_{v_1} v_3 - P_{v_2'} v_3)^T v_1 = v_3^T v_1 - (P_{v_1} v_3)^T v_1 - (P_{v_2'} v_3)^T v_1 \quad \left( \begin{array}{l} \text{由于 } P_{v_1}, P_{v_2'} \in \text{span}(v_1, v_2') \\ \text{且 } v_1 \text{ 正交, 该项是 } 0 \end{array} \right) \\ & = v_3^T v_1 - v_3^T P_{v_1} v_1 \stackrel{(P_{v_1} v_1 = v_1)}{=} v_3^T v_1 - v_3^T v_1 = 0 \end{aligned}$$

同理  $(v_3 - P_{v_1} v_3 - P_{v_2'} v_3)^T v_2' = 0$ . 因此  $v_3 - P_{v_1} v_3 - P_{v_2'} v_3$  与  $\text{span}(v_1, v_2')$  正交, 证明了这种方法的合理性.

$$[\text{Exp}] \quad a = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \quad b = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad c = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$B = b - \frac{a^T b}{a^T a} a = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} - \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ 0 \\ -\frac{1}{2} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ 0 \\ -\frac{1}{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} = 1 \bullet$$

$$C = C - \frac{a^T c}{a^T a} a - \frac{B^T c}{B^T B} B = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} - \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} - \frac{1}{2} \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ 0 \\ -\frac{1}{2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$a, B, C$  正交 (但不正交)

• 线性映射在不同基下的矩阵与 QR 分解

△ BIG picture: QR 分解的来源是普通基与标准正交基之间的转换问题

△ 同一个线性变换  $A: V \rightarrow W$ , 其中  $\dim V = n$ ,  $\dim W = m$ .

取  $V$  的基为  $B_V = [v_1, \dots, v_n]$ . 取  $W$  的基为  $B_W = [w_1, \dots, w_m]$ .

设  $A$  在  $B_V, B_W$  下的矩阵为  $A$ , 即  $AB_V = B_W A$ .

Question: 换新基, 取  $A$  的基  $B'_V$ , 取  $W$  的基  $B'_W$ . 则存在可逆阵  $P, Q$ , s.t.  $B'_V = B_V P$ ,  $B'_W = B_W Q$ . (这里仅不指正交矩阵!)

OK, 开始变魔术 :

$$AB'_V = AB_V P = \underbrace{B_W AP}_{\substack{B'_V = B_V P \\ AB_V = B_W A}} = \underbrace{B'_W Q^{-1} AP}_{\substack{B'_W = B_W Q^{-1}}} \quad , \text{ i.e., } AB'_V = B'_W Q^{-1} AP.$$

结论:  $A$  在新基  $B'_V = B_V P$ ,  $B'_W = B_W Q$  下的矩阵是  $Q^{-1}AP$ .

\* 从以上论述中可以见出 换基矩阵很重要, 它可以帮助计算 线性映射在新基下的矩阵. 称  $B'_V = B_V P$  中的矩阵  $P$  为(从基  $B_V$  到基  $B'_V$ )的过渡矩阵

△ [Prop] 实内积空间  $V$  必存在标准正交基

pf: 线性空间  $V$  必存在一组基. 对此基做施密特正交化并归一模长, 则得到标准正交基.

△ 既然线性空间必存在标准正交基, 则一个自然的问题是: 求普通基到标准正交基的过渡矩阵.

a matrix  $Q$ , whose columns are  $q_1, q_2, q_3$ . The QR factorization is as follows:

$$QR = \begin{bmatrix} a & b & c \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} q_1 & q_2 & q_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} q_1^T a & q_1^T b & q_1^T c \\ 0 & q_2^T b & q_2^T c \\ 0 & 0 & q_3^T c \end{bmatrix}$$

a 在 q1 上的投影  
b 在 q1 上的投影  
b 在 q2 上的投影  
c 在 q3 上的投影

From example 5, we deduce that:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sqrt{2} & \frac{1}{\sqrt{2}} & \sqrt{2} \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} & \sqrt{2} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} = QR.$$

- You see the lengths of  $a, b, c$  on the diagonal of  $R$ .
- The orthonormal vectors  $q_1, q_2, q_3$ , which are the whole object of orthogonalization, are in the first factor  $Q$ .

[Generalization] 实际上只考虑  $[\bar{v}_1 \dots \bar{v}_n] = [v_1 \dots v_n] U$  中的  $[\bar{v}_1 \dots \bar{v}_m]$  和  $[v_{m+1} \dots v_n]$  的部分也是成立的。

$$\text{即 } [\bar{v}_1 \bar{v}_2 \dots \bar{v}_m \dots \bar{v}_n] = [v_1 \dots v_m v_{m+1} \dots v_n] [U_1 U_2 \dots U_m U_{m+1} \dots U_n]$$

### Theorem

Every  $m$  by  $n$  matrix with independent columns can be factored into  $A = QR$ .  
 The columns of  $Q$  are orthonormal, and  $R$  is upper triangular and invertible.  
 When  $m = n$  and all matrices are square,  $Q$  becomes an orthogonal matrix.

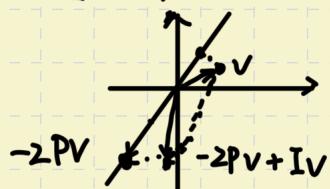
对于上面的 example :

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sqrt{2} & \frac{1}{\sqrt{2}} & \sqrt{2} \\ 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} & \sqrt{2} \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} = QR.$$

### 3.3 作业

15. If  $P$  is the projection matrix onto a line in the  $x$ - $y$  plane, draw a figure to describe the effect of the “reflection matrix”  $H = I - 2P$ . Explain both geometrically and algebraically why  $H^2 = I$ .

$P$  是  $\mathbb{R}^2$  中往直线投影的变换在标准基下的矩阵。



先往 l 上投影再乘 -2 倍, 再加上自身



$$\begin{aligned} \text{Algebraically } H^2 &= (I - 2P)(I - 2P) \\ &= I - 2P - 2P + 4P^2 \\ &= I - 4P + 4P = I \end{aligned}$$

期中

1.1 1.2 1.3 1.5 T3 T5 T6 T7

T6

设

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}, U = \{B \in M_{3 \times 3}(\mathbb{R}) \mid AB = BA\}.$$

其中  $M_{3 \times 3}(\mathbb{R})$  为在正常矩阵加法和数乘定义下所有  $3 \times 3$  实矩阵构成的向量空间.(a) 证明:  $U$  是  $M_{3 \times 3}(\mathbb{R})$  的一个子空间.(b) 求  $U$  的一个基向量组.(c) 求  $U$  的维数.

$$(a) \forall B_1, B_2 \in U, A(B_1 + B_2) = AB_1 + AB_2 = B_1 A + B_2 A = (B_1 + B_2) A.$$

于是  $B_1 + B_2 \in U$ .  $\forall k \in \mathbb{R}, \forall B \in U, A(kB) = k(AB) = k(BA) = (kB)A \Rightarrow kB \in U$ .

(b)

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & b_{13} \\ b_{21} & b_{22} & b_{23} \\ b_{31} & b_{32} & b_{33} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_{11} + b_{21} + b_{31} & b_{12} + b_{22} + b_{32} & b_{13} + b_{23} + b_{33} \\ b_{31} & b_{32} & b_{33} \\ -b_{31} & -b_{32} & -b_{33} \end{bmatrix} \quad (1)$$

$$\begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & b_{13} \\ b_{21} & b_{22} & b_{23} \\ b_{31} & b_{32} & b_{33} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_{11} & b_{11} & b_{11} + b_{12} - b_{13} \\ b_{21} & b_{21} & b_{21} + b_{22} - b_{23} \\ b_{31} & b_{31} & b_{31} + b_{32} - b_{33} \end{bmatrix} \quad (2)$$

联立①②, 有

$$\left\{ \begin{array}{l} b_{11} + b_{21} + b_{31} = b_{11} \\ b_{12} + b_{22} + b_{32} = b_{11} \\ b_{13} + b_{23} + b_{33} = b_{11} + b_{12} - b_{13} \\ b_{31} = b_{21} \\ b_{32} = b_{22} \\ b_{33} = b_{21} + b_{22} - b_{23} \\ -b_{31} = b_{31} \\ -b_{32} = b_{31} \\ -b_{33} = b_{31} + b_{32} - b_{33} \end{array} \right.$$

化简

$$\Rightarrow \left\{ \begin{array}{l} b_{32} = b_{21} = b_{31} = 0 \\ b_{12} + b_{22} = b_{11} \\ 2b_{13} + b_{23} + b_{33} - b_{11} - b_{12} = 0 \\ b_{33} = b_{21} + b_{22} - b_{23} \end{array} \right.$$

$A \in U$ ,  $B$  为如

$$B = \begin{bmatrix} b_{11} + b_{22} & b_{12} & b_{12} \\ 0 & b_{22} & b_{23} \\ 0 & 0 & b_{22} - b_{23} \end{bmatrix}$$

$$= b_{12} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} + b_{22} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} + b_{23} \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}$$

易知三个矩阵线性无关. 因此  $U$  的一个基向量组是  $\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}$ .

(C)  $U$  的维数是 3.

T1

- (a) 设  $A$  为一个  $m \times n$  实矩阵. 假定  $v_1, v_2, \dots, v_s$  为  $C(A^T)$  的一组基,  $w_1, w_2, \dots, w_t$  为  $N(A)$  的一组基. 证明:  $s+t=n$ , 并且

$$v_1, v_2, \dots, v_s, w_1, w_2, \dots, w_t$$

为  $\mathbb{R}^n$  的一组基.

- (b) 设  $A$  为秩为  $m$  的  $m \times n$  实矩阵. 证明:  $AA^T$  为可逆矩阵.

(a)

$$\dim(C(A^T)) = r(A) = s$$

$$t = \dim N(A) = n - r(A) = n - s \Rightarrow \text{故 } s+t=n.$$

要  $\{v_1, \dots, v_s, w_1, \dots, w_t\}$  是  $\mathbb{R}^n$  的一组基, 只需证它们 L.ind.

$$c_1 v_1 + c_2 v_2 + \dots + c_s v_s + d_1 w_1 + \dots + d_t w_t = 0$$

$\sum v = c_1 v_1 + \dots + c_s v_s, w = d_1 w_1 + \dots + d_t w_t$ , 则  $v + w = 0$ , 且  $v \in C(A^T), w \in N(A)$ .

$$v^T(v+w) = v^T 0 = 0.$$

$$\text{On the other hand, } v^T(v+w) = v^T v + \underbrace{v^T w}_{v \perp w} = v^T v \Rightarrow v^T v = 0 \Rightarrow v = 0$$

$v = 0$  &  $c_1 v_1 + \dots + c_s v_s = 0$ . 由  $v_1, \dots, v_s$  L.ind., 有  $c_1 = \dots = c_s = 0$  }  $\Rightarrow$  向量组 L.ind.

$$0 = w^T(v+w) = w^T w \Rightarrow w = 0 \Rightarrow d_1 = \dots = d_t = 0.$$

(b) claim:  $N(A) = N(A^T A)$ .

$\forall x \in N(A)$ ,  $Ax = 0$ , 故  $A^T Ax = 0$ . 于是  $x \in N(A^T A)$ . 故  $N(A) \subseteq N(A^T A)$

$\forall x \in N(A^T A)$ , 有  $A^T Ax = 0$ . 故  $x^T A^T A x = 0$ , 即  $(Ax)^T (Ax) = 0$ . 由内积正定性,  $Ax = 0$ . 故  $x \in N(A)$ . 于是  $N(A^T A) \subseteq N(A)$ .

Claim 中将  $A$  取为  $A^T$  也成立, 即  $N(A^T) = N(AA^T)$ .

$r(AA^T) = n - \dim(N(AA^T)) = n - \dim(N(A^T)) = \dim(C(A)) = r(A) = m$   
故  $AA^T$  可逆.

T3

设

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}.$$

考虑

$$X - XA^2 - AX + AXA^2 = I,$$

其中  $I$  为 3 阶单位阵,  $X$  为一个 3 阶矩阵.

(a) 计算  $I - A$  和  $I - A^2$ .

(b) 求出所有可能的矩阵  $X$ .

$$(a) I - A = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 \\ -1 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$I - A^2 = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 2 \end{bmatrix}$$

(b)

$$X - XA^2 - AX + AXA^2 = I$$

↓

$$X(I - A^2) - AX(I - A^2) = I$$

↓

$$(I - A)X(I - A^2) = I \xrightarrow{I - A \text{ 与 } I - A^2 \text{ 可逆}} X = (I - A)^{-1}(I - A^2)^{-1} = \begin{bmatrix} 3 & 1 & -2 \\ 1 & 1 & -1 \\ 2 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

## T1

设  $A$  为一个  $m \times n$  实矩阵 ( $m < n$ ), 对于任意的  $m$  维实列向量  $\mathbf{b}$ ,  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  都有解, 以下说法一定正确的是

- (A) 对于每个  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$ ,  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  都有唯一解.
- (B) 对于任意的  $\mathbf{d} \in \mathbb{R}^n$ ,  $A^T\mathbf{x} = \mathbf{d}$  都有解.
- (C)  $N(A) = \{\mathbf{0}\}$ .
- (D)  $A$  有右逆.

用线性无关性  
去想

$$A = [A_1 \cdots A_n] \quad [A_1 \cdots A_n] \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \mathbf{b} \text{ 都有解} \Rightarrow A_1, \dots, A_n \text{ 可以将 } \mathbb{R}^m$$

中所有向量线性表示出, 但  $A_1, \dots, A_n$  不一定 L.ind., 因此不一定构成一组基

(A)  $\forall \mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$ ,  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  有唯一解, 则对  $\mathbf{b} = \mathbf{0}$ ,  $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$  有唯一解, 即  $A_1, \dots, A_n$  L.ind.  
但  $A_1, \dots, A_n$  未必 L.ind.

(B) 这要求  $A$  的行向量能把所有  $\mathbb{R}^n$  中向量表示出. 但  $A$  的行向量数是  $m$  小于  $\mathbb{R}^n$   
基个数  $n$ , 因此此一定不对.

(C)  $N(A) = \mathbf{0}$  说明  $A$  的列向量 L.ind., 不一定.

$$(D) [A_1 \cdots A_n] \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} \text{ 有解} \quad \begin{bmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{n1} \end{bmatrix}$$

$$[A_1 \cdots A_n] \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} \text{ 有解} \quad \begin{bmatrix} a_{12} \\ \vdots \\ a_{n2} \end{bmatrix}$$

$$\vdots$$

$$\text{故 } [A_1 \cdots A_n] \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

## T2

假定  $A, B$  满足  $EA = B$ ,  $E$  为一个可逆矩阵, 以下结论一定正确的是

- (A)  $N(A) = N(B)$ .
- (B)  $C(A) = C(B)$ .
- (C)  $N(A^T) = N(B^T)$ .
- (D)  $A^T \cdot A = B^T \cdot B$ .

$$(A) x \in N(A) \Rightarrow Ax = \mathbf{0} \Rightarrow EAx = \mathbf{0} \Rightarrow Bx = \mathbf{0} \Rightarrow x \in N(B) \Rightarrow N(A) = N(B)$$

$$x \in N(B) \Rightarrow Bx = \mathbf{0} \Rightarrow E^T Bx = \mathbf{0} \Rightarrow Ax = \mathbf{0} \Rightarrow x \in N(A)$$

(B) (C) (D) 不一定.

T5

设  $A$  为一个满足  $A = A^2$  的  $n$  阶矩阵 ( $n > 1$ ),  $I$  为一个  $n$  阶单位阵, 则

- (A)  $\text{rank}(A) + \text{rank}(A - I) > n.$
- (B)  $\text{rank}(A) + \text{rank}(A - I) < n.$
- (C)  $\text{rank}(A) + \text{rank}(A - I) = n.$
- (D)  $\text{rank}(A) + \text{rank}(A - I) = n - 1.$

$$A - A^2 = 0 \Rightarrow A(I - A) = 0$$

$$\textcircled{1} \quad r(A+B) \leq r(A) + r(B)$$

$$r(A+I-A) \leq r(A) + \underbrace{r(I-A)}_n \Rightarrow r(A) + r(A-I) \geq n$$

$$\textcircled{2} \quad r(A) + r(B) \leq n + r(AB)$$

$$\left. \begin{aligned} &r(A) + r(A-I) \leq n \\ &r(A) + r(A-I) \geq n \end{aligned} \right\} \Rightarrow r(A) + r(A-I) = n$$

$$r(A) + \underbrace{r(I-A)}_{r(A-I)} \leq n + r(0) = n \Rightarrow r(A) + r(A-I) \leq n$$