



2025-03-06 3M101 矩阵理论与应用

回顾:  $\|A\|_F^2 = \text{tr}(A^H A) = \text{tr}(A A^H)$  称为模平方式

$$\|A\|_F^2 = \sum_{i,j} |a_{ij}|^2 \quad \text{其中 } a_{ij} \in \mathbb{C} \text{ 因此需要取绝对值}$$

例: 已知  $A$  是矩阵  $A \cdot A^H = 0$  (零矩阵) 则  $A = 0$ . { 该性质可用于证明

证明:  $\text{tr}(A \cdot A^H) = \text{tr}(0) = 0 = \sum_{i,j} |a_{ij}|^2$  { 矩阵相等式

$\left\{ \begin{array}{l} \text{由于 } |a_{ij}|^2 \geq 0 \text{ 故可以证明 } a_{ij} = 0. \\ A = 0 \Leftrightarrow A A^H = 0 \end{array} \right.$

教材公式:  $\text{tr}(AB^T) = \text{tr}(B^T A) = \sum_{i,j} a_{ij} \cdot b_{ij}$  其中  $AB$  为同型矩阵 证明略去.

补充公式 1:  $\text{tr}(A \cdot B^H) = \text{tr}(B^H A) = \sum_{i,j} a_{ij} \cdot \overline{b_{ij}}$  证明: 代入  $B = \overline{C}$  用上式

补充 2:

设  $X, Y$  为  $N$  维复向量  $\left\{ \begin{array}{l} \text{则 } \text{tr}(X \cdot Y^H) = \text{tr}(Y^H X) = \sum_{i=1}^n x_i \cdot \overline{y_i} \end{array} \right.$  { 但愿将来有用  
这老师我猜是个工人

$\mathbb{C}^n$  上的标准内积(定义)  $(X, Y)$  或  $(X|Y)$

$$\left\{ \begin{array}{l} = \sum_{i=1}^n x_i \cdot \overline{y_i} \text{ 如果是实向量则 } y_i = \overline{y_i} \text{ 符合传统定义.} \\ = \text{tr}(X \cdot Y^H) = \text{tr}(Y^H X) \text{ 即补充公式 2.} \end{array} \right.$$

内积公式:  $(X|Y) = \text{tr}(X \cdot Y^H) = \text{tr}(Y^H X)$  是  $\mathbb{C}^n$  上的内积计算公式

$\left\{ \begin{array}{l} \text{Unitary space: 酉空间: 带有内积的复向量空间, 内积就是} \end{array} \right.$  这个

模长的性质 ① 齐性:  $\|kX\| = |k| \cdot \|X\|$  说明可以单位化.

② 三角不等式(暂时用不到)





2023-03-06 3M101 矩阵理论与应用

单位化公式:  $\frac{\mathbf{x}}{\|\mathbf{x}\|}$  为单位向量 (其中  $\mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ ), 证明: 齐性

引入符号:  $C^{m \times n} = \{A = (a_{ij})_{m \times n} \mid \begin{matrix} 1 \leq i \leq m \\ 1 \leq j \leq n \end{matrix} a_{ij} \in \mathbb{C}\}$

加法, 数乘, 以及标准内积  $(A|B) = \text{tr}(AB^H) = \sum_{ij} a_{ij} \overline{b_{ij}}$

$C^{m \times m}$  中的模长平方:  $\|A\|_F^2 = (A|A) = \text{tr}(A^H A) = \text{tr}(A A^H)$

内积的性质: (有时也称作内积公理, 标准内积只是种内积)

- ① 正性:  $(\mathbf{x}|\mathbf{x}) \geq 0$  且  $\{(\mathbf{x}|\mathbf{x}) = 0 \Leftrightarrow \mathbf{x} = \mathbf{0}\}$  → 对列向量而言
- ② 共轭性:  $(\mathbf{y}|\mathbf{x}) = \overline{(\mathbf{x}|\mathbf{y})}$  又叫做共轭交换或共轭对称  $\mathbf{x}^H \mathbf{y} = \overline{(\mathbf{x}|\mathbf{y})}$
- ③ 齐性:  $(k\mathbf{x}|\mathbf{y}) = k(\mathbf{x}|\mathbf{y})$ ;  $(\mathbf{x}|k\mathbf{y}) = \overline{k}(\mathbf{x}|\mathbf{y})$  是一个复数
- ④ 线性性 (分配律):  $(\mathbf{x}+\mathbf{y}|\mathbf{w}) = (\mathbf{x}|\mathbf{w}) + (\mathbf{y}|\mathbf{w})$

$(\mathbf{w}|\mathbf{x}+\mathbf{y}) = (\mathbf{w}|\mathbf{x}) + (\mathbf{w}|\mathbf{y})$  •  $\mathbf{x}, \mathbf{y}$  成比例时等式成立

注: 使用正性以及分配律, 可以证明  $|(\mathbf{x}|\mathbf{y})|^2 \leq (\mathbf{x}|\mathbf{x})(\mathbf{y}|\mathbf{y})$

柯西施瓦兹不等式 (怎么证)

$$0 \leq (\mathbf{x}+\mathbf{y}|\mathbf{x}+\mathbf{y}) = (\mathbf{x}|\mathbf{x}) + (\mathbf{x}|\mathbf{y}) + (\mathbf{y}|\mathbf{x}) + (\mathbf{y}|\mathbf{y})$$

列内积公式:  $A = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_p)$  则  $A^H A = ((\alpha_i|\alpha_j))_{p \times p}$

$$A^H = \begin{pmatrix} \alpha_1^H \\ \alpha_2^H \\ \vdots \\ \alpha_p^H \end{pmatrix}$$

$A A^H$  为方阵行内积

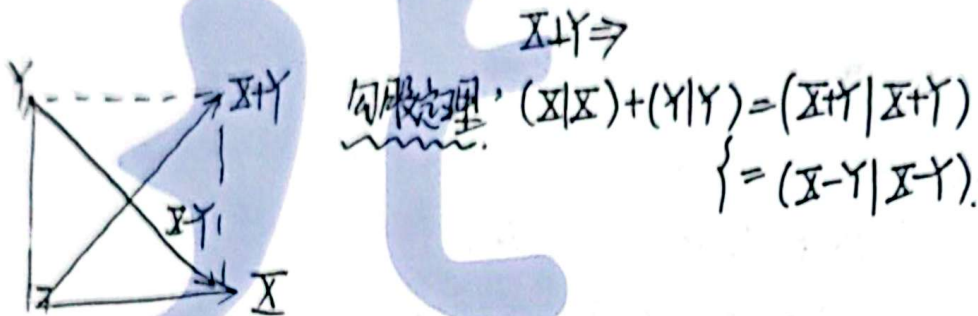
$$A^H A = \begin{pmatrix} (\alpha_1|\alpha_1) & (\alpha_1|\alpha_2) & \dots & (\alpha_1|\alpha_p) \\ (\alpha_2|\alpha_1) & (\alpha_2|\alpha_2) & \dots & (\alpha_2|\alpha_p) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ (\alpha_p|\alpha_1) & (\alpha_p|\alpha_2) & \dots & (\alpha_p|\alpha_p) \end{pmatrix}$$

列内积: 第  $i$  行 第  $j$  列 是  $\alpha_i$  和  $\alpha_j$  的内积的共轭



正交/垂直,  $(X|Y)=0 \Leftrightarrow (Y|X)=0$ .

$C^n$  中 正交的条件:  $X \perp Y \Leftrightarrow X^H Y = 0 = Y^H X$ .



例子: 若  $X \perp Y$  则  $aX \perp bY$ . 使用内积齐性即可证明.

推广: 若  $X, Y, W$  两两正交, 则  $aX, bY, cW$  两两正交 记作  $aX \perp bY \perp cW$ .

$$\begin{cases} X \perp Y \perp W \Rightarrow |aX \pm bY \pm cW|^2 = |aX|^2 + |bY|^2 + |cW|^2. \\ \text{证明思路: } cW \text{ 与 } aX + bY \text{ 亦垂直.} \end{cases}$$

正交组:  $X_1 \perp X_2 \perp \dots \perp X_p$  (注: 两两正交). 且  $X_1, \dots, X_p$  不含零向量  
 则称  $X_1, \dots, X_p$  称为一个正交组. ( $p=1$  时认为一个向量也构成正交组).

预U阵: 若  $A = A_{n \times p} = (d_1, \dots, d_p)$  中  $d_1, \dots, d_p$  是正交组 (注: 不含零向量).

则称  $A$  为预U阵.

$$A = (d_1, d_2, \dots, d_p).$$

预U阵的判定:  $A = A_{n \times p} \ (p \leq n)$   $A$  为预U阵  $\Leftrightarrow$  列列正交  $\Leftrightarrow A^H A$  为对角阵  
 且主对角元均不为零.

$$A^H A = \begin{pmatrix} |d_1|^2 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & |d_2|^2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & |d_p|^2 \end{pmatrix}$$





2025-03-06 3M101 矩阵理论与应用

特别地: 当  $A = A_{n \times n}$  时  $A = (a_1, a_2, \dots, a_n)$ ,  $A$  为预 $U$   $\Leftrightarrow A^H A$  为对阵  
且对角线元素均非零.  
若  $p < n$  也称  $A_{n \times p}$  为丰预 $U$ 阵

$U$ 阵 ① 若方阵  $A = A_{n \times n}$  为预 $U$ 阵, 且右列模长为1, 则  $A$  为 $U$ 阵

② 若方阵  $A = A_{n \times n}$  且  $A^H A = I_n$ , 则  $A$  为 $U$ 阵 (也是个充要条件).

③ 由②推, 若  $A$  为 $U$ 阵, 则  $A$  可逆且  $A^H = A^{-1}$  即  $AA^H = A^H A = I_n$ .

④ 若  $AA^H = I_n$  则  $A$  为 $U$ 阵

课后自己去查丰 $U$ 阵的定义, 以及 $U$ 阵的其他性质.

航