



2025-03-04 主M101 矩阵理论

过去只讲一个学期,现在改革之后分出了上下两个部分

教材 { 矩阵基本理论与应用 } 见图片
{ ..
{ ..

平时作业+MOOC 30% : 期末考试闭卷 70%

课程章节: ① 线性空间引论 ② 线性映射与矩阵
{ ③ 矩阵分解 ④ 矩阵分析

预备知识: $\text{tr}(A)$ 以及 $A^H = \overline{A}^T$

记号: $C^n = \left\{ X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mid x_j \in C(\text{复数}) \right\}$ 即 n 维复向量空间, 约定为列向量
 $\left\{ R^n = \left\{ X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mid x_j \in R(\text{实数}) \right\} \right\}$ 即 n 维实向量空间.

可以认为 $R^n \subset C^n$ 成立.

矩阵 $C^{m \times n} = \left\{ A = (a_{ij})_{m \times n} \mid a_{ij} \in C \right\}$ 全体 $m \times n$ 复矩阵
 $\left\{ R^{m \times n} = \left\{ A = (a_{ij})_{m \times n} \mid a_{ij} \in R \right\} \right\}$ 全体 $m \times n$ 实矩阵

其中 $R^{m \times n} \subset C^{m \times n}$ 成立



2025-03-04 3M101 矩阵理论

当 $m=n$ 时, 矩阵称为方阵 记为 $C^{n \times n}, R^{n \times n}$

特别地, 我们认为 $C^{n \times 1} = C^n, R^{n \times 1} = R^n$ 是所有 n 维列向量构成的空间

使用 $C_n = C^{1 \times n}, R_n = R^{1 \times n}$ 表示所有的行向量构成的空间

书写时, 列向量也写作 $X = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$, 便于书写, T 为转置记号.

对矩阵进行分块时通常按列分块: $A_{m \times n} = (d_1, d_2, \dots, d_n) \in C^{m \times n}$

其中 $d_i = (a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{im})^T \in C^m$ 是 m 维列向量

按行分块: $A = A_{m \times n} = \begin{pmatrix} A_1 \\ A_2 \\ \vdots \\ A_m \end{pmatrix} \in C^{m \times n}$ 其中 $A_i = (a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{in}) \in C_n$ 是 n 维行向量

复数: $w = a + ib$ 其中 $a \in R, b \in R (i = \sqrt{-1}, i^2 = -1)$

复数可以与二维平面中的点一一对应 $(a, b) \stackrel{\text{记为}}{=} a + bi$
也可以把复数看作从原点到 (a, b) 的一个向量

复数的共轭: 求点关于 x 轴对称的点: $\bar{w} = a - bi (i = -i)$.

$w \cdot \bar{w} = \bar{w} \cdot w = (a + bi)(a - bi) = a^2 + b^2 \in R, \text{且} \geq 0$.

$= |w|^2$ 其中 $|w|$ 叫 w 的模长/绝对值. $= \sqrt{a^2 + b^2}$

显然有 $|w| = |\bar{w}|$

向量的长度: 矩阵的共轭: $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 则 $\bar{A} = (\bar{a}_{ij})_{m \times n}$.
其中 $a_{ij} \in C, \bar{a}_{ij}$ 是 a_{ij} 的共轭



共轭转置: $A^H = (\bar{A})^T = (\bar{a}_{ij})_{m \times n}^T \in C^{n \times m}$ 形状^{可能}发生改变

性质: $A^H = (\bar{A})^T = \overline{(A^T)}$ 共轭与转置可换

"H"表示共轭转置, 即 Hermite, 个别材料记为 A^*

但 A^* 与伴随矩阵重名, 故记为 A^H

性质: $\overline{(AB)} = \bar{A} \cdot \bar{B}$ 只要 A, B 存在, 该性质总是成立的.

$(AB)^T = B^T \cdot A^T$ (证明 $a, b \in C$ 有 $\overline{ab} = \bar{a} \cdot \bar{b}$, $\overline{a+b} = \bar{a} + \bar{b}$).

故: $(AB)^H = B^H \cdot A^H$ 证明: $(AB)^H = (\overline{AB})^T = (\bar{A} \cdot \bar{B})^T = (\bar{B})^T \cdot (\bar{A})^T = B^H \cdot A^H$

特别地若 $A \in R^{m \times n}$ 则 $\bar{A} = A$, 故 $A^H = (\bar{A})^T = A^T$

一个复数可以被理解为一阶方阵 $a \in C$. 则 $(a) = (a)^T$ 故 $(a)^H = (\bar{a})^T = \bar{a}$

对复数 a : $a^H = \bar{a}$ 故 $|w|^2 = w^H w = w \cdot w^H$

故 $a \in C$ 时 $a \in R \Leftrightarrow a^H = a^T = a$ 判定一个数是实数

$A \in C^{m \times n}$ 时 $A \in R^{m \times n} \Leftrightarrow A^H = A^T$

① $(A^H)^H = A$, $(A+B)^H = A^H + B^H$ ② $(kA)^H = \bar{k} \cdot A^H$ ③ $(A_1 \cdots A_n)^H = A_n^H \cdots A_1^H$

Hermite 矩阵: $A^H = A$ 则称 A 为 Hermite 矩阵

是实对称矩阵的推广, 实对称阵一定是 Hermite 矩阵

Hermite 阵对角线元素一定为实数 } 判定
关于对角线对称的元素互为共轭复数



2025-03-04 3M101 矩阵理论.

斜 Hermite 矩阵, $A^H = -A$ 则称 A 为斜 Hermite 矩阵.

若 $A^H = -A$, 则 (iA) 为 Hermite 矩阵

$$\text{证明: } (iA)^H = \overline{(i)} \cdot A^H = -i \cdot (-A) = iA.$$

结论: 设 A 为任意矩阵, AA^H 和 $A^H A$ 总是 Hermite 矩阵

$$\text{证明: } (AA^H)^H = A^H (A^H)^H = A^H A \quad ; \quad (A^H A)^H = (A^H)^H A^H = A A^H$$

规定: 复向量 $X = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T \in \mathbb{C}^n$ 的模长

$$\|X\| = |X| = \sqrt{|x_1|^2 + |x_2|^2 + \dots + |x_n|^2} = \sqrt{X^H X} \geq 0.$$

$$\text{性质: } \|X\| = 0 \Leftrightarrow X = 0$$

$$\|kX\| = |k| \cdot \|X\|, \quad k \neq 0 \text{ 时 } \frac{X}{|k|} = \frac{|X|}{|k|} \text{ 可用于得到单位向量}$$

模平方公式: $X^H X = |X|^2$ 其中 X 为列向量即 $X \in \mathbb{C}^n$.

同理: $|X| = \sqrt{X^H X}$ 对列向量而言 XX^H 不等于 $|X|^2$.

矩阵的迹: $\text{tr}(A)$ 即 A 的主对角线元素之和.

但有: $\text{tr}(XX^H) = \text{tr}(X^H X) = |X|^2$ 无论行向量还是列向量总成立.

$$XX^H = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} (\overline{x_1}, \dots, \overline{x_n}) = \begin{pmatrix} x_1 \cdot \overline{x_1} & & \\ & x_2 \cdot \overline{x_2} & \\ & & \ddots \\ \overline{x_n} & & & x_n \cdot \overline{x_n} \end{pmatrix} \text{ 故 } \text{tr}(XX^H) = |X|^2.$$



2023-03-04 3M101 矩阵理论

对列向量: $X \in \mathbb{C}^n$ 有 $|X|^2 = X^H X = \text{tr}(X X^H)$

对行向量: $X \in \mathbb{C}^n$ 有 $|X|^2 = X X^H = \text{tr}(X^H X)$

对任意向量: $X \in \mathbb{C}_n$ 或 $X \in \mathbb{C}^n$ 有 $|X|^2 = \text{tr}(X^H X) = \text{tr}(X X^H)$

(向量)
模平方公式
推广

复矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times n} \in \mathbb{C}^{m \times n}$ 规定模长为 $\|A\|_F$

$$\|A\|_F^2 = \sum_{i,j} |a_{ij}|^2 = \text{tr}(A^H A) \quad \text{(矩阵) 模平方公式 (迹公式)}$$

证明方式: 使用分块矩阵 $A = (d_1, d_2, \dots, d_n)$

$$A^H = (d_1^H, d_2^H, \dots, d_n^H)^T \text{ 故 } A \cdot A^H = \sum_{i=1}^n (d_i \cdot d_i^H) \text{ 不是个数}$$

$$\text{其中 } \text{tr}(d_i \cdot d_i^H) = \sum_{j=1}^m (d_{ij} \cdot d_{ij}^H) = \sum_{j=1}^m |d_{ij}|^2 \text{ 故 } \text{tr}(A \cdot A^H) = \|A\|_F^2$$

$$A^H A = \begin{pmatrix} d_1^H \\ \vdots \\ d_n^H \end{pmatrix} (d_1, d_2, \dots, d_n) = \sum_{i=1}^n d_i^H d_i = \sum_{i=1}^n \|d_i\|^2 = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m |d_{ij}|^2$$

迹的性质: $\text{tr}(A+B) = \text{tr}(A) + \text{tr}(B)$: 要求 A, B 可加.

$$\text{tr}(AB) = \text{tr}(BA) \quad \text{要求 } A \in \mathbb{C}^{m \times n} \quad B \in \mathbb{C}^{n \times m}$$

若 A 和 B 具有相同形态, 则 $\text{tr}(AB^T) = \text{tr}(B^T A) = \sum_{i,j} a_{ij} b_{ij}$ 点乘积.

也可以这么推导 $\text{tr}(X \cdot X^H) = \text{tr}(X^H X) = \|X^H\|_F^2 = \|X\|^2$