

矩阵理论复习提纲:

① 共轭转置: 设 $A \in \mathbb{C}^{n \times m}$, 则 $A^H = (\bar{A})^T \in \mathbb{C}^{m \times n}$

性质: $\overline{(A \times B)} = \bar{A} \times \bar{B}$, $(A \times B)^H = B^H \times A^H$

$(A^H)^H = A$, $(A+B)^H = A^H + B^H$, $(kA)^H = \bar{k} \cdot A^H$

用反证.

② Hermite 阵: $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 若 $A = A^H$ 则称 A ; 若 A 为 Hermite 则 $\lambda(A) \in \mathbb{R}$.

斜 Hermite 阵: $A^H = -A \Leftrightarrow A$ 是 Hermite 阵. 若 A 为 Hermite 则 $\lambda(A) \in \mathbb{R}$

③ 模平方公式: $\|A\|_F^2 = \text{tr}(A^H A)$. 注意: 其结果是 \mathbb{R} 实数的平方.

迹的性质: $\text{tr}(A+B) = \text{tr}(A) + \text{tr}(B)$, $\text{tr}(A \cdot B) = \text{tr}(B \cdot A)$ 若 $A \in \mathbb{C}^{n \times p}$, $B \in \mathbb{C}^{p \times n}$.

④ $\text{tr}(A \cdot A^H) = 0 \Leftrightarrow A = 0$; $A^H A x = 0 \Leftrightarrow A x = 0$.

\mathbb{C}^n 上的标准内积公式: $(X, Y) = \text{tr}(Y^H X)$.

酉空间: 带有内积的复向量空间.

⑤ 模长的性质: ① 齐性: $\|kX\| = |k| \cdot \|X\|$ 注意 k 提出来要带绝对值.

② 三角不等式: $\|X+Y\| \leq \|X\| + \|Y\|$

③ 正定性

⑥ 内积的性质: ① 正性: $(X|X) \geq 0$, 且 $(X|X) = 0 \Leftrightarrow X = 0$.

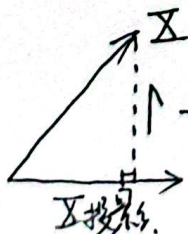
② 共轭性: $(X|Y) = \overline{(Y|X)}$ 注意这与实向量空间不同.

③ 齐性: $(kX|Y) = k \cdot (X|Y)$; $(X|kY) = \bar{k} \cdot (X|Y)$ 注意: \bar{k}

④ 线性性 (分配率): $(W|X+Y) = (W|X) + (W|Y)$

$(X+Y|W) = (X|W) + (Y|W)$.

柯西施瓦兹不等式: $|(X|Y)|^2 \leq (X|X) \cdot (Y|Y)$: 证明: 投影法 (勾股定理).



X 在 Y 上的投影为 $\frac{(X|Y)}{(Y|Y)} \cdot Y$

$$\left(X - \frac{(X|Y)}{(Y|Y)} Y\right) \cdot Y = (X|Y) - \frac{(X|Y)}{(Y|Y)} \cdot (Y|Y) = 0.$$

由于复向量内积有顺序, 所以要注意.

正交条件: $X \perp Y \Leftrightarrow (X|Y)=0 \Leftrightarrow (Y|X)=0$.

⑦ U阵: ① 若 $A \in C^{n \times n}$ 满足 $(d_i|d_i)=1, (d_i|d_j)=0 \text{ if } i \neq j$ 则 A 为 U 阵

② 若 $A^H A = I_n$, 则 A 为 U 阵

③ 若 A 可逆且 $A^H = A^{-1}$, 则 A 为 U 阵

④ 若 $A \cdot A^H = I_n$, 则 A 为 U 阵

d_i 为 A 的列

A_i 为 A 的各行

以上四条都是 U 阵充要条件. A 为 U 阵 $\Leftrightarrow A^H$ 为 U 阵 $\Leftrightarrow (A_i|A_i)=1, (A_i|A_j)=0$

若 A, B 为 U 阵 则 AB 也为 U 阵

⑧ 许尔公式: 一切复矩阵都可以相似上三角化 (增强: U 相似上三角化). 一切复矩阵都可以.

即 $A = P^{-1} \cdot D \cdot P$ 其中 D 为上三角阵且 D 的对角线元素即 A 的特征值.

注: 相似变换不改变特征值 (但会改变特征向量).

$A \sim B$ 的充要条件是 A 和 B 有相同的 Jordan 标程型.

⑨ 换位公式: 设 $A \in C^{n \times p}, B \in C^{p \times n}$ 则关于 λ 的多次式有

$$\det(\lambda I_n - AB) \cdot \lambda^p = \det(\lambda I_p - BA) \cdot \lambda^n$$

由于该多次式对一切 $\lambda \in C$ 均成立, 故对 $\lambda \neq 0$ 可以左右约去 λ^{n-p} (若 $n > p$)
故 AB 与 BA 只差若干个零特征值.

⑩ 相似: $A \sim B \Leftrightarrow A$ 与 B 有相同 Jordan 标程型 $\Rightarrow A$ 与 B 有相同最小零化式

\Downarrow
 A 与 B 有相同特征值 $\Leftrightarrow A$ 与 B 有相同特征多项式
 \Downarrow
 $\text{tr}(A) = \text{tr}(B) = \text{所有特征值之和}$
特征多项式总是零化式
 \Downarrow
 A 与 B 有相同特征值集合且每个不同特征值对应的最大 Jordan 块阶数对应相等.

⑪ U 阵的性质: ① 保向量长度: $\|AX\| = \|X\|$ 若 A 为 U 阵

② 保内积以及保正交: $(AX|AY) = Y^H A^H A X = (X|Y)$

⑫ 镜面阵:

① 给一个向量 $\alpha \in C^n$, 则 $A = I_n - \frac{2 \cdot \alpha \cdot \alpha^H}{\|\alpha\|^2}$ 称为 α 的 镜面阵

① $\lambda(A) = \{-1, 1, \dots\}$ ② $A\alpha = -\alpha$ 即 α 为 -1 对应特征向量

③ $A^2 = I_n$ ④ $A^H = A$ 即 A 为 Hermite 阵 ⑤ A 为 U 阵

⑥ $\det(A) = -1$

⑬ 特征公式与等秩公式: ① λ 是 A 的特征根 $\Rightarrow \exists x, \lambda = \frac{x^H A x}{x^H x}$.

$Ax=0 \Leftrightarrow A^H A x=0$
 { 故解空间维数相同. } ② $\text{rank}(A^H A) = \text{rank}(A \cdot A^H) = \text{rank}(A) = \text{rank}(A^H)$
 证明: $A^H A$ 是半正定阵 $\text{rank}(A^H A) = \text{正特征根个数}$.
 取 λ 是特征根: $A^H A$ 的特征根是 A 的特征根的模长的平方. (为啥?)
 $A^H A$ 的特征值 λ 则 $\sqrt{\lambda}$ 称为 A 的奇异值.

⑭ 行列式与矩阵的谱: 设 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 则 $\lambda(A) = \{\lambda_1, \dots, \lambda_n\}$ 称为 A 的谱.

① $\text{tr}(A) = a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn} = \lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_n$: 证明: 许尔上三角化.
 ② $\det(A) = \lambda_1 \cdot \lambda_2 \cdot \dots \cdot \lambda_n$: 证明: $\det(A \cdot B) = \det(A) \cdot \det(B)$.
 { 不满秩: 两边均为零. 满秩写成行变换连乘.

⑮ Jordan 分解: 一种双线上三角分解
 { 每个约当小块对应一个特征向量.
 约当标准型中某个特征值对应的最大约当块 \uparrow 决定 $(x-\lambda)$ 在最小零化式中的指数

⑯ 谱映射公式: 设 $f(x)$ 是多项式: 设 $\lambda(A) = \{\lambda_1, \dots, \lambda_n\}$

{ 则: $\lambda(f(A)) = \{f(\lambda_1), \dots, f(\lambda_n)\}$

⑰ 正规矩阵: $A^H A = A A^H$ 则 A 称为正规阵

① 正规阵一定是正规阵 ② 所有正规阵都 U 相似于对角阵
 ③ Hermite 阵和斜 Hermite 阵都是正规阵 ④ U 阵是正规阵
 ⑤ 正规矩阵的任意多项式都是正规阵
 ⑥ 若 A 正规, 则 A 与 A^H 具有相同的特征向量. 特征值模长都是 1.
 ⑦ 严格三角阵一定不是正规阵, 正规阵许尔三角化必然是对角阵
 三角正规定理: 若 A 为三角阵且 A 正规, 则 A 必为对角阵. 模长是 1

⑧ 正规阵不同特征值对应特征向量间相互正交
 因此可以使用特征向量组做施密特正交化得到对角化变换阵

⑱ 循环阵: ① 基本循环阵: $\begin{pmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & & \ddots \\ 1 & & 1 \end{pmatrix}$ 是正规阵

② 所有循环阵都可以写成基本循环阵的多项式 (充要)

不是值为 1

(19) QR分解: 将矩阵拆分成列正交阵与上三角阵的乘积: 做法

① 对A的各列做施密特正交化, 得到Q阵

② 通过 $R = Q^H A$ 得到R阵

注: α_2 向 α_1 投影 = $\frac{(\alpha_2 | \alpha_1)}{(\alpha_1 | \alpha_1)} \cdot \alpha_1$, 要注意在正交化后对Q做单位化.

(20) 高低分解: $A = B \times C$ 其中B为高阵, C为低阵 $n(A) \times p, B \in C^{n \times p}, C \in C^{p \times m}$
取A的一个最大列秩组做为B, 再凑C即可
常用于求解矩阵的全部特征根

(21) 正规矩阵分解: 设A为正规阵, 则A可以相似对角化.

这意味着A的Jordan标准型为对角阵. A有n个线性无关特征向

设 $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ 是A的所有不同特征值.

则 $A = \lambda_1 \cdot G_1 + \lambda_2 \cdot G_2 + \dots + \lambda_k \cdot G_k$, 其中 $G_i^2 = G_i$

设 $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \\ 2 & 1 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$ 则 $f(A) = f(1) \cdot G_1 + f(2) \cdot G_2 + f'(1) \cdot D_1 + f'(2) \cdot D_2$.
A的最小多项式为 $(\lambda-1)^2(\lambda-2)^2$.

$f(\lambda) = \lambda - 1: A - I = G_2 + D_1 + D_2 \quad (A - I) - (A - I)^2 = D_1 - D_2$

$f(\lambda) = \lambda - 2: A - 2I = -G_1 + D_1 + D_2 \quad \begin{cases} (A - 2I) + (A - 2I)^2 = D_2 - D_1 \end{cases}$

$f(\lambda) = \lambda^2 - 2\lambda + 1 \quad (A - I)^2 = G_2 + 2D_2 \quad G_1 + G_2 = I$

$f(\lambda) = (\lambda - 2)^2 \quad (A - 2I)^2 = G_1 + 2D_1$

$f(\lambda) = \lambda \quad A = G_1 + 2G_2 + D_1 + D_2$

$A - I = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \\ 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \quad (A - I)^2 = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \\ 1 & 2 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \Rightarrow D_1 - D_2 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \\ 0 & -1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$

$A - 2I = \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 0 & -1 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \quad (A - 2I)^2 = \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \Rightarrow D_2 - D_1 = \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 0 & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$

$\lambda^3 = G_1 + 8G_2 + 3D_1 + 12D_2$ 解得 $D_1 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \quad D_2 = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$
 $G_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \quad G_2 = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$

②② $e^A, \sin A, \cos A$: ① $e^A, \sin A, \cos A$ 对任何复矩阵 A 都收敛

② 交换式: 若 $AB=BA$ 则 $e^{A+B} = e^A \cdot e^B = e^B \cdot e^A$
对一般的 A, B 并不成立

$$\begin{cases} \textcircled{3} e^{iA} = \cos A + i \sin A \\ e^{-iA} = \cos A - i \sin A \end{cases} \begin{cases} \cos A = \frac{1}{2}(e^{iA} + e^{-iA}) \\ \sin A = \frac{1}{2i}(e^{iA} - e^{-iA}) \end{cases}$$

④ $\det(e^A) = e^{\text{tr}(A)}$: 用递推公式证明

$$\begin{cases} \textcircled{5} \text{若 } A^2=A \text{ 且 } A \text{ 有谱分解: 则 } e^{tA} = \sum_{i=0}^{\infty} \frac{1}{i!} (tA)^i \\ = 1 + A \cdot \sum_{i=1}^{\infty} \frac{t^i}{i!} = 1 + (e^t - 1) \cdot A \end{cases}$$

特别地: e^A 在 $A^2=A$ 且 A 有谱分解: $e^A = 1 + (e-1) \cdot A$

(向量)

②③ 范数: ① C^n 上的范数满足: 正性, 齐性, 三角不等式

② 常见范数: 1-范数, 2-范数, ∞ -范数

③ 加权范数 (a_1, \dots, a_n) $\sqrt{\sum_{i=1}^n a_i \|x_i\|^2}$ $a_i > 0$, 称为加权范数

④ 所有范数都等价: 总存在 $k_1, k_2 > 0$ 使 $k_1 \|x\|_a \leq \|x\|_b \leq k_2 \|x\|_a$

②④ 矩阵范数: ① $C^{n \times n}$ 上矩阵范数满足正性, 齐性, 三角性, 相容性.

② 常见范数: 1-范数 (列范数), 2-范数 (谱半径) 和 n 才能保证相容性.
F-范数 (= 次范数), ∞ -范数 (行范数)
M-范数 (总和范数), G-范数 (n 倍最大绝对值)

③ 幂公式: $\|A^k\| \leq \|A\|^k$, 特别地 $\rho(A^k) = (\rho(A))^k$.

④ 矩阵范数可以生成向量范数: $\varphi_a(X) = \|X \cdot a^T\|$ $a \in C^n$.
与 $\| \cdot \|$ 相容. 任意范数

⑤ 范数不等式: 谱半径是所有范数的下界 $\rho(A) \leq \|A\|$
推论 $1 \leq \rho(I_n)$ 其中 $\|A\|_F = \sqrt{\text{tr}(A^T A)}$

⑥ 小范数定理: 固定 $A \in C^{n \times n}$ 总能找到 $\rho(A) < \|A\|_F \leq \rho(A) + \epsilon$

②⑤ 矩阵的级数敛散性: $\begin{cases} \textcircled{1} \rho(A) < R: \text{绝对收敛} \\ \textcircled{2} \rho(A) > R: \text{发散} \\ \textcircled{3} \rho(A) = R: \text{条件收敛或发散} \end{cases}$

②⑥ 如何计算收敛半径: $\begin{cases} \textcircled{1} \text{比值审敛法: } R = \lim_{n \rightarrow \infty} \left| \frac{a_n}{a_{n+1}} \right| \\ \textcircled{2} \text{根值审敛法: } R = \frac{1}{\lim_{n \rightarrow \infty} \sqrt[n]{|a_n|}} \end{cases}$

②⑦ 盖尔圆盘与^{对角}值占优: 略.

$\begin{cases} \text{对角占优: 原点不在任何一个盖尔圆内.} \end{cases}$

②⑧ 线性空间: \times 欧氏空间中的正交变换在^{标准}正交基下的矩阵是正交变换.

$$\begin{cases} \dim(N(T)) + \dim(R(T)) = n \text{ 其中 } T: C^n \rightarrow C^n. \end{cases}$$