



第一章：矩阵的相似变换

- § 1. 1 特征值与特征向量
- § 1. 2 相似对角化
- § 1. 3 Jordan标准形介绍
- § 1. 4 **Hamilton-Cayley定理**
- § 1. 5 向量的内积
- § 1. 6 酉相似下的标准形

1



复习：Jordan标准形

- 矩阵 A 和 B 相似的充分必要条件：
 - 特征矩阵 $\lambda I - A$ 和 $\lambda I - B$ 等价
 - A 和 B 有相同的行列式因子、不变因子或初等因子
- 初等因子 $(\lambda - \lambda_i)^{r_i}$ 对应 $J_i = \begin{pmatrix} \lambda_i & 1 & & \\ & \lambda_i & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda_i \end{pmatrix}_{r_i \times r_i}$
- 求Jordan标准型 (①②③) 和相似变换矩阵
- 求Jordan标准型的幂

2



第一章：矩阵的相似变换

- § 1. 1 特征值与特征向量
- § 1. 2 相似对角化
- § 1. 3 Jordan标准形介绍
- § 1. 4 **Hamilton-Cayley定理**
- § 1. 5 向量的内积
- § 1. 6 酉相似下的标准形

3



Hamilton-Cayley 定理

- 定理1.13 (Hamilton-Cayley)
 - 设 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, $\varphi(\lambda) = \det(\lambda I_n - A)$, 则 $\varphi(A) = O$
- 问题：以下方法证明Hamilton-Cayley定理是否正确？
 - $\because \varphi(\lambda) = \det(\lambda I - A)$
 - $\therefore \varphi(A) \neq \det(AI - A) = 0$
- 事实上：等号两边不对等



Hamilton-Cayley 定理

- 定理1.13 (Hamilton-Cayley)
 - 设 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, $\varphi(\lambda) = \det(\lambda I_n - A)$, 则 $\varphi(A) = O$
- 证明：
 - 设 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$ 是 A 的 s 个不同的特征值, 其代数重数分别为 m_1, m_2, \dots, m_s , 则
 - 则 $\varphi(\lambda) = \det(\lambda I_n - A) = (\lambda - \lambda_1)^{m_1} (\lambda - \lambda_2)^{m_2} \dots (\lambda - \lambda_s)^{m_s}$



Hamilton-Cayley 定理的证明

- 由Jordan 分解定理得

$$A = PJP^{-1} = P \begin{pmatrix} J_1 & & \\ & J_2 & \\ & & \ddots \\ & & & J_s \end{pmatrix} P^{-1}$$
- 其中 $J_i = \begin{pmatrix} \lambda_i & * & & \\ & \lambda_i & \ddots & \\ & & \ddots & * \\ & & & \lambda_i \end{pmatrix}_{m_i \times m_i}$
 - 为什么 J_i 的阶数是 m_i ?
 - 分块对角矩阵的特征多项式等于每个分块特征多项式的乘积



Hamilton-Cayley 定理的证明

于是 $(A - \lambda_i I)^{m_i} = P(J - \lambda_i I)^{m_i} P^{-1} =$

$$P \begin{pmatrix} (J_1 - \lambda_i I)^{m_i} & & & \\ & (J_2 - \lambda_i I)^{m_i} & & \\ & & \ddots & \\ & & & (J_s - \lambda_i I)^{m_i} \end{pmatrix} P^{-1}$$

$$(J_i - \lambda_i I)^{m_i} = \begin{pmatrix} 0 & * & & \\ & 0 & \ddots & \\ & & \ddots & * \\ & & & 0 \end{pmatrix}^{m_i} = O, i=1, 2, \dots, s.$$



Hamilton-Cayley 定理的证明

所以,

$$\varphi(A) = (A - \lambda_1 I)^{m_1} (A - \lambda_2 I)^{m_2} \cdots (A - \lambda_s I)^{m_s}$$

$$= P \begin{pmatrix} O & & & \\ & (J_2 - \lambda_1 I)^{m_1} & & \\ & & \ddots & \\ & & & (J_s - \lambda_1 I)^{m_1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} (J_1 - \lambda_2 I)^{m_2} & & & \\ & O & & \\ & & \ddots & \\ & & & (J_s - \lambda_2 I)^{m_2} \end{pmatrix}$$

$$\cdots \begin{pmatrix} (J_1 - \lambda_s I)^{m_s} & & & \\ & (J_2 - \lambda_s I)^{m_s} & & \\ & & \ddots & \\ & & & O \end{pmatrix} P^{-1} = O$$



Hamilton-Cayley定理的应用

• 简化矩阵运算

• 例1.12

已知矩阵 $A = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 0 \\ -4 & 3 & 0 \\ 1 & 0 & 2 \end{pmatrix}$, 试计算

(1) $A^7 - A^5 - 19A^4 + 28A^3 + 6A - 4I$;

(2) A^{-1}

• 解: 可求得

$$\varphi(\lambda) = \det(\lambda I - A) = (\lambda - 1)^2(\lambda - 2) = \lambda^3 - 4\lambda^2 + 5\lambda - 2$$



Hamilton-Cayley定理的应用

(1) 令 $g(\lambda) = \lambda^7 - \lambda^5 - 19\lambda^4 + 28\lambda^3 + 6\lambda - 4$

用 $\varphi(\lambda)$ 除 $g(\lambda)$, 得

$$g(\lambda) = (\lambda^4 + 4\lambda^3 + 10\lambda^2 + 3\lambda - 2)\varphi(\lambda) - 3\lambda^2 + 22\lambda - 8$$

由Hamilton-Cayley定理知 $\varphi(A) = O$, 于是

$$g(A) = -3A^2 + 22A - 8I = \begin{pmatrix} -21 & 16 & 0 \\ -64 & 43 & 0 \\ 19 & -3 & 24 \end{pmatrix}$$



Hamilton-Cayley定理的应用

(2) 由 $\varphi(A) = A^3 - 4A^2 + 5A - 2I = 0$, 得

$$A \left[\frac{1}{2} (A^2 - 4A + 5I) \right] = I,$$

故,

$$A^{-1} = \frac{1}{2} (A^2 - 4A + 5I) = \begin{pmatrix} 3 & -1 & 0 \\ 4 & -1 & 0 \\ -\frac{3}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$$



Hamilton-Cayley定理的应用

• 可逆矩阵逆的多项式表示

设 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, $\varphi(\lambda) = \det(\lambda I_n - A) = \lambda^n + a_1 \lambda^{n-1} + \cdots + a_{n-1} \lambda + a_n$

由Hamilton-Cayley定理知 $\varphi(A) = 0$, 于是

$$A^n + a_1 A^{n-1} + \cdots + a_{n-1} A + a_n I = 0$$

$$\text{故, } A(A^{n-1} + a_1 A^{n-2} + \cdots + a_{n-1} I) = -a_n I$$

若 $\det A \neq 0$, 即 A 可逆, 则

$$A^{-1} = -\frac{1}{a_n} (A^{n-1} + a_1 A^{n-2} + \cdots + a_{n-1} I)$$



零化多项式

• 定义1.10:

设 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, $f(\lambda)$ 是多项式, 如果 $f(A) = 0$, 则称 $f(\lambda)$ 为 A 的零化多项式。

• Remarks

(1) 由 Hamilton-Cayley 定理知: A 的特征多项式就是 A 的零化多项式。

(2) A 的特征多项式 $\varphi(\lambda)$ 任意乘一个多项式仍然是 A 的零化多项式。



零化多项式

• 定义1.10:

设 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, $f(\lambda)$ 是多项式, 如果 $f(A) = 0$, 则称 $f(\lambda)$ 为 A 的零化多项式。

• Remarks

(3) 零化多项式不唯一

(4) 任一零化多项式次数大于等于 1



最小多项式

• 定义1.11:

设 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 在 A 的零化多项式中, 次数最低的首一多项式称为 A 的最小多项式, 记为 $m_A(\lambda)$ 。

• 零化多项式与最小多项式的关系

定理1.14:

设 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 则 A 的最小多项式 $m_A(\lambda)$ 整除 A 的任一零化多项式, 且最小多项式是唯一的。



零化多项式与最小多项式的关系

• 证明:

设 $f(\lambda)$ 是 A 的任一零化多项式, 假设 $m_A(\lambda)$ 不能整除 $f(\lambda)$, 则有

$$f(\lambda) = q(\lambda)m_A(\lambda) + r(\lambda)$$

其中 $r(\lambda)$ 的次数低于 $m_A(\lambda)$ 的次数, 于是由

$f(A) = q(A)m_A(A) + r(A)$ 知 $r(A) = 0$, 这与 $m_A(\lambda)$ 是 A 的最小多项式矛盾。



零化多项式与最小多项式的关系

• 证明:

再证唯一性: 若 A 有一不同最小多项式 $N_A(\lambda)$, 则令

$$g(\lambda) = m_A(\lambda) - N_A(\lambda)$$

由于 $m_A(\lambda)$ 与 $N_A(\lambda)$ 是次数相等的首一多项式

故 $\deg g(\lambda) < \deg m_A(\lambda)$ 或 $\deg N_A(\lambda)$

$$g(A) = m_A(A) - N_A(A) = 0$$

与最小多项式假设矛盾



零化多项式与最小多项式的关系

• 定理1.14:

设 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 则 A 的最小多项式 $m_A(\lambda)$ 整除 A 的任一零化多项式, 且最小多项式是唯一的。

注意: 矩阵 A 的最小多项式 $m_A(\lambda)$ 含有因式 $(\lambda - \lambda_i)$, 其中 λ_i 是 A 的特征值

事实上, 由于 $m_A(A) = 0$

由定理1.2知, $m_A(\lambda_i) = 0$

所以知多项式 $m_A(\lambda)$ 中有因式 $(\lambda - \lambda_i)$



最小多项式

定理1.16: 相似矩阵具有相同的特征值, 相同的特征多项式和相同的最小多项式

证明: 设方阵 A 、 B 相似, 即 $A \sim B$, $P^{-1}AP = B$

$$\therefore m_A(B) = m_A(P^{-1}AP) = P^{-1}m_A(A)P = O$$

即 $m_A(\lambda)$ 是 B 的零化多项式. $\therefore m_B(\lambda) | m_A(\lambda)$

同理有 $m_A(\lambda) | m_B(\lambda)$

$$\therefore m_A(\lambda) = m_B(\lambda)$$

即矩阵 A 、 B 有相同的最小多项式.



最小多项式

定理1.17:

设 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$ 是 A 的所有互不相同的特征值, 则

$$m_A(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{m_1} (\lambda - \lambda_2)^{m_2} \cdots (\lambda - \lambda_s)^{m_s}$$

其中 m_i 是 A 的 Jordan 标准形 J 中含 λ_i 的 Jordan 块的最高阶数.

证明:

$$J_i = \begin{bmatrix} \lambda_i & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \lambda_i & 1 \\ & & & \lambda_i \end{bmatrix}_{r_i \times r_i} \quad \text{则 } m_{J_i}(\lambda) = (\lambda - \lambda_i)^{r_i} \quad (\text{Jordan 块矩阵的最小多项式})$$

由定理1.16, $m_A(\lambda) = m_J(\lambda)$, 只需求 $m_J(\lambda)$

分块矩阵最小多项式是每个分块的最小公倍式



最小多项式

定理1.15: 设 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, $\varphi(\lambda) = \det(\lambda I_n - A)$,

$D_{n-1}(\lambda)$ 是 $\lambda I_n - A$ 的 $n-1$ 阶行列式因子,

$$\text{则 } m_A(\lambda) = \frac{\varphi(\lambda)}{D_{n-1}(\lambda)}$$

注: $m_A(\lambda) = \frac{\varphi(\lambda)}{D_{n-1}(\lambda)} = d_n(\lambda)$ 是 $(\lambda I - A)$ 的第 n 个不变因子



最小多项式

定理1.17:

设 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$ 是 A 的所有互不相同的特征值, 则

$$m_A(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{m_1} (\lambda - \lambda_2)^{m_2} \cdots (\lambda - \lambda_s)^{m_s}$$

其中 m_i 是 A 的 Jordan 标准形 J 中含 λ_i 的 Jordan 块的最高阶数.

注: 有关最小多项式补充结论

方阵 A 可对角化 $\Leftrightarrow m_A(\lambda)$ 无重根

证明: (\Rightarrow) 设 $A \sim \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n) = \Lambda$

则 $m_A(\lambda) = m_\Lambda(\lambda) = d_n(\lambda) = (\lambda - \lambda_{n_1}) \cdots (\lambda - \lambda_{n_s})$ λ_{n_i} 互异



最小多项式

定理1.17:

设 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$ 是 A 的所有互不相同的特征值, 则

$$m_A(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{m_1} (\lambda - \lambda_2)^{m_2} \cdots (\lambda - \lambda_s)^{m_s}$$

其中 m_i 是 A 的 Jordan 标准形 J 中含 λ_i 的 Jordan 块的最高阶数.

注: 有关最小多项式补充结论

方阵 A 可对角化 $\Leftrightarrow m_A(\lambda)$ 无重根

证明: (\Leftarrow) 若 $m_A(\lambda) = (\lambda - \lambda_1) \cdots (\lambda - \lambda_s)$ λ_i 互异

由于 $d_{n_i}(\lambda) = m_A(\lambda) = (\lambda - \lambda_1) \cdots (\lambda - \lambda_s)$

从而 A 的初等因子全为一次式, 故 A 可对角化.



最小多项式

例1.13 求矩阵 $A = \begin{pmatrix} 3 & 1 & -1 \\ -2 & 0 & 2 \\ -1 & -1 & 3 \end{pmatrix}$ 的最小多项式.

解:

$$\varphi(\lambda) = \det(\lambda I - A) = (\lambda - 2)^3$$

可求得 A 的 Jordan 标准形为

$$J = \begin{pmatrix} 2 & & \\ & 2 & 1 \\ & & 2 \end{pmatrix}$$

故由定理1.17知 $m_A(\lambda) = (\lambda - 2)^2$



证明：若方阵 A 满足 $A^2 = A$, 则 A 可相似对角化.

证明：令 $f(\lambda) = \lambda^2 - \lambda$ 由 $f(A) = O$

$f(\lambda)$ 是 A 的零化多项式.

由定理1.14 $m_A(\lambda) | f(\lambda)$

$f(\lambda)$ 无重根

故 $m_A(\lambda)$ 也无重根.

故 A 可相似对角化.

25



§ 1. 1 特征值与特征向量

§ 1. 2 相似对角化

§ 1. 3 Jordan标准形介绍

§ 1. 4 Cayley-Hamilton定理

§ 1. 5 向量的内积

§ 1. 6 酉相似下的标准形

26



• 《线性代数》VS《矩阵论》中 n 维向量内积

- 在实数域中定义

- 在复数域中定义

• 定义1.12:

设 $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T \in \mathbf{C}^n, y = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T \in \mathbf{C}^n$, 令

$$(x, y) = \sum_{i=1}^n x_i \bar{y}_i = y^H x$$

称 (x, y) 为 x 与 y 的内积.

27



• 定理1.18

设 $x, y, z \in \mathbf{C}^n, \lambda \in \mathbf{C}$, 则 (\cdot, \cdot) 满足

(1) 酉对称性: $(x, y) = \overline{(y, x)}$;

线性性:

(2) $(x + y, z) = (x, z) + (y, z)$

(3) $(\lambda x, y) = \lambda (x, y), (x, \lambda y) = \bar{\lambda} (x, y)$

(4) 正定性: $(x, x) \geq 0$, 且当 $x = 0$ 时才有 $(x, x) = 0$.

(5) $(x, y)(y, x) \leq (x, x)(y, y)$ (Cauchy-Schwarz不等式)



• 证明 (5) :

设 $x, y \in \mathbf{C}^n, \lambda \in \mathbf{C}$, 则 $(x + \lambda y, x + \lambda y) \geq 0$,

即 $(x, x) + \lambda (y, x) + \bar{\lambda} (x, y) + |\lambda|^2 (y, y) \geq 0$

取 $\lambda = -\frac{(x, y)}{(y, y)}$, 则 $(x, x) - \frac{(x, y)}{(y, y)}(y, x) \geq 0$

即

$$(x, y)(y, x) \leq (x, x)(y, y)$$



• 定义1.14: 设 $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T \in \mathbf{C}^n$, 令

$$|x| = \sqrt{(x, x)} = \sqrt{\sum_{i=1}^n |x_i|^2} = \sqrt{x^H x}, \text{ 称 } |x| \text{ 为 } x \text{ 的长度.}$$

注：有了向量长度的概念，Cauchy-Schwarz不等式可以写为

$$|(\bar{x}, \bar{y})| \leq \|\bar{x}\|_2 \cdot \|\bar{y}\|_2$$



• 定理1.19 (向量长度的性质) :

设 $x, y \in \mathbb{C}^n, \lambda \in \mathbb{C}$, 则

(1) 非负性: 当 $x \neq 0$ 时, $\|x\| > 0$, 当 $x = 0$ 时, $\|x\| = 0$;

(2) 齐次性: $\|\lambda x\| = |\lambda| \|x\|$;

(3) 三角不等式性: $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$

$$\begin{aligned} \text{证明 (3): } \|\bar{x} + \bar{y}\|_2^2 &= (\bar{x} + \bar{y}, \bar{x} + \bar{y}) \\ &= (\bar{x}, \bar{x}) + (\bar{x}, \bar{y}) + (\bar{y}, \bar{x}) + (\bar{y}, \bar{y}) \\ &= (\bar{x}, \bar{x}) + (\bar{x}, \bar{y}) + \overline{(\bar{x}, \bar{y})} + (\bar{y}, \bar{y}) \\ &= \|\bar{x}\|_2^2 + 2 \operatorname{Re}(\bar{x}, \bar{y}) + \|\bar{y}\|_2^2 \\ &\leq \|\bar{x}\|_2^2 + 2|(\bar{x}, \bar{y})| + \|\bar{y}\|_2^2 \quad |(\bar{x}, \bar{y})| \leq \|\bar{x}\|_2 \cdot \|\bar{y}\|_2 \\ &\leq \|\bar{x}\|_2^2 + 2\|\bar{x}\|_2 \|\bar{y}\|_2 + \|\bar{y}\|_2^2 = (\|\bar{x}\|_2 + \|\bar{y}\|_2)^2 \\ \|\bar{x} + \bar{y}\|_2 &\leq \|\bar{x}\|_2 + \|\bar{y}\|_2 \end{aligned}$$

32



• 定理1.20:

\mathbb{C}^n 中两两正交的非零向量组线性无关.

• 证明:

设 $x_1, x_2, \dots, x_s \in \mathbb{C}^n$ 是两两正交的非零向量组, 令

$k_1 x_1 + k_2 x_2 + \dots + k_s x_s = 0$, 则

$$0 = \left(\sum_{i=1}^s k_i x_i, x_j \right) = \sum_{i=1}^s k_i (x_i, x_j) = k_j (x_j, x_j), j = 1, 2, \dots, s$$

而 $(x_j, x_j) > 0$, 因此 $k_j = 0, j = 1, 2, \dots, s$,

故 x_1, x_2, \dots, x_s 线性无关.

33

设 x_1, x_2, \dots, x_n 是 \mathbb{C}^n 空间中的一组基, 令

$$y_1 = x_1$$

$$y_2 = x_2 + \lambda_{21} y_1$$

$$y_3 = x_3 + \lambda_{31} y_1 + \lambda_{32} y_2$$

...

$$y_n = x_n + \lambda_{n1} y_1 + \lambda_{n2} y_2 + \dots + \lambda_{n(n-1)} y_{n-1}$$

由 $0 = (y_2, y_1) = (x_2 + \lambda_{21} y_1, y_1) = (x_2, y_1) + \lambda_{21} (y_1, y_1)$, 得

$$\lambda_{21} = -\frac{(x_2, y_1)}{(y_1, y_1)}$$



再由

$$0 = (y_3, y_1) = (x_3 + \lambda_{31} y_1 + \lambda_{32} y_2, y_1) = (x_3, y_1) + \lambda_{31} (y_1, y_1)$$

$$0 = (y_3, y_2) = (x_3 + \lambda_{31} y_1 + \lambda_{32} y_2, y_2) = (x_3, y_2) + \lambda_{32} (y_2, y_2)$$

得

$$\lambda_{31} = -\frac{(x_3, y_1)}{(y_1, y_1)}, \lambda_{32} = -\frac{(x_3, y_2)}{(y_2, y_2)}$$

类似可得

$$\lambda_{n1} = -\frac{(x_n, y_1)}{(y_1, y_1)}, \lambda_{n2} = -\frac{(x_n, y_2)}{(y_2, y_2)}, \dots, \lambda_{n(n-1)} = -\frac{(x_n, y_{n-1})}{(y_{n-1}, y_{n-1})}$$

故, $y_1 = x_1$

$$y_2 = x_2 - \frac{(x_2, y_1)}{(y_1, y_1)} y_1$$

$$y_3 = x_3 - \frac{(x_3, y_1)}{(y_1, y_1)} y_1 - \frac{(x_3, y_2)}{(y_2, y_2)} y_2$$

...

$$y_n = x_n - \frac{(x_n, y_1)}{(y_1, y_1)} y_1 - \frac{(x_n, y_2)}{(y_2, y_2)} y_2 - \dots - \frac{(x_n, y_{n-1})}{(y_{n-1}, y_{n-1})} y_{n-1}$$

y_1, y_2, \dots, y_n 就是 \mathbb{C}^n 空间中的一组正交基, 且 $y_i \neq 0$.



Schmidt正交化

- 例1.14: 设 $x_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ i \\ 0 \end{pmatrix}, x_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ i \end{pmatrix}, x_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$,

用Schmidt正交化方法将这组向量正交单位化.

• 解

$$\text{取 } y_1 = x_1, \text{ 则 } (y_1, y_1) = \sum_{i=1}^3 \xi_i \bar{\xi}_i = 1 \times 1 + i \times (-i) + 0 \times 0 = 2,$$

$$(x_2, y_1) = 1 \times 1 + 0 \times (-i) + i \times 0 = 1$$



Schmidt正交化例子

$$\begin{aligned} x_1 &= \begin{pmatrix} 1 \\ i \\ 0 \end{pmatrix}, & \text{计算 } y_2 &= x_2 - \frac{(x_2, y_1)}{(y_1, y_1)} y_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ i \end{pmatrix} - \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 \\ i \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1/2 \\ -i/2 \\ i \end{pmatrix} \\ x_2 &= \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ i \end{pmatrix}, & \text{同理 } y_3 &= x_3 - \frac{(x_3, y_1)}{(y_1, y_1)} y_1 - \frac{(x_3, y_2)}{(y_2, y_2)} y_2 \\ x_3 &= \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, & &= \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} - \frac{0}{2} \begin{pmatrix} 1 \\ i \\ 0 \end{pmatrix} - \frac{-i}{2} \begin{pmatrix} 1/2 \\ -i/2 \\ i \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} i/3 \\ 1/3 \\ 1/3 \end{pmatrix} \end{aligned}$$



Schmidt正交化例子

再单位化, 得

$$z_1 = \frac{y_1}{|y_1|} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ i \\ 0 \end{pmatrix}, z_2 = \frac{y_2}{|y_2|} = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{pmatrix} 1 \\ -i \\ 2i \end{pmatrix}, z_3 = \frac{y_3}{|y_3|} = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} i \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

z_1, z_2, z_3 即为正交单位向量.



酉矩阵

• 定义1.15

设 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 若 A 满足

$$A^H A = A A^H = I,$$

则称 A 为酉矩阵.

• Remarks

(1) 设 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 则

$$A^H A = A A^H = I \Leftrightarrow A^H A = I \Leftrightarrow A A^H = I \Leftrightarrow A^{-1} = A^H$$

(2) 当 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, 酉矩阵就是正交矩阵.



酉矩阵的性质

• 定理1.21:

设 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 是酉矩阵, 则

(1) A^T, A^H, A^{-1} 仍为酉矩阵;

(2) 若 $B \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 是酉矩阵, 则 AB 也是酉矩阵;

(3) $|\det A| = 1$;

(4) A 是酉矩阵的充要条件

是 x_1, x_2, \dots, x_n 是 \mathbb{C}^n 中的一组标准正交基



酉矩阵充要条件的证明

$A = (x_1, x_2, \dots, x_n)$, 则

$$I = A^H A = \begin{pmatrix} x_1^H \\ x_2^H \\ \vdots \\ x_n^H \end{pmatrix} (x_1, x_2, \dots, x_n) = \begin{pmatrix} x_1^H x_1 & x_1^H x_2 & \cdots & x_1^H x_n \\ x_2^H x_1 & x_2^H x_2 & \cdots & x_2^H x_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_n^H x_1 & x_n^H x_2 & \cdots & x_n^H x_n \end{pmatrix}$$

可见 A 是酉矩阵的充要条件是

$$(x_i, x_j) = x_j^H x_i = \begin{cases} 1, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases}, \text{ 即}$$

x_1, x_2, \dots, x_n 是 \mathbb{C}^n 中的标准正交基.



小结

- Hamilton-Cayley定理
- 零化多项式及最小多项式
- 最小多项式求法
 - ①计算 $\det(\lambda I - A) = \varphi(\lambda)$ 用定义
 - ②用公式: $m_A(\lambda) = \frac{\det(\lambda I - A)}{D_{n-1}(\lambda)}$
 - ③初因子组及Jordan标准型
$$m_A(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{m_1} (\lambda - \lambda_2)^{m_2} \cdots (\lambda - \lambda_s)^{m_s} \quad \lambda_i \text{ 互不相同}$$
- 向量内积、长度、酉矩阵

43



思考题

- 若 $a_i \in R$, 用Cauchy-Schwarz不等式证明

$$\sum_{i=1}^n |a_i| \leq \sqrt{n(a_1^2 + a_2^2 + \cdots + a_n^2)}$$

证明: 在欧氏空间 R^n 中, 取向量

$$\vec{\alpha} = (|a_1|, |a_2|, \dots, |a_n|) \quad \vec{\beta} = (1, 1, \dots, 1) \quad a_i \in R \quad i = 1, 2, \dots, n$$

由 CAUCHY-SCHWARZ 不等式得

$$(\vec{\alpha} \cdot \vec{\beta})^2 \leq (\vec{\alpha} \cdot \vec{\alpha})(\vec{\beta} \cdot \vec{\beta}) \text{ 即}$$

$$\sum_{i=1}^n |a_i| \leq \sqrt{n(a_1^2 + a_2^2 + \cdots + a_n^2)} \text{ 成立.}$$

44



Assignment

- 徐仲、张凯院等. 《矩阵论简明教程》, 第三版. 科学出版社出版.
 - 习题一: 8, 9, 10 (2) (3)
 - 预习1.6节酉相似下的标准形

45