

高等代数考研攻略

博士家园yinzhe整理

2009 年 1 月 19 日

目 录

1 高等代数十个问题	3
1.1 正规变换总结	3
1.1.1 基本性质	3
1.1.2 $A^* = f(A)$	4
1.1.3 两个引理	5
1.1.4 正规矩阵相似必酉相似	5
1.1.5 实矩阵酉相似必正交相似	6
1.2 $T(X) = AX - XB$ 的讨论	6
1.3 秩为1的方阵的总结	8
1.3.1 例题	9
1.3.2 伴随矩阵是原矩阵的多项式	10
1.4 A, B 同时上三角化	10
1.4.1 A, B 交换的情形	10
1.4.2 $\text{rank}(AB - BA) = 1$ 的情形	11
1.5 幂等与幂零	12
1.5.1 正交幂等元分解	12
1.5.2 幂零 $\Leftrightarrow \text{tr}(A^k) = 0$	14
1.6 Gram矩阵, 循环矩阵和Hilbert矩阵	15
1.6.1 Gram矩阵	15
1.6.2 循环矩阵	16
1.6.3 Hilbert矩阵	17
1.7 不能被有限个真子空间覆盖	18
1.7.1 例题	19
1.7.2 以极小多项式为阶的元素的存在	20
1.8 域的变化	20

1.8.1	相似关系和域无关	20
1.8.2	最小多项式和域无关	20
1.9	把与A交换的矩阵表示为A的多项式	21
1.9.1	变换的角度	21
1.9.2	矩阵的角度	22
1.9.3	一个类似的问题	25
1.9.4	进一步的解释	26
1.10	A的多项式的Jordan标准形	27
2	几个专题	29
2.1	Frobenius秩不等式的证明	29
2.2	北大高代三题	30
2.3	n 维欧式空间中两两夹钝角的向量个数	31
2.4	两个半正定矩阵可以同时合同于对角形	32
2.5	实Jordan块的开平方问题	34
3	问题集	38
4	问题集解答	41
5	后记	50

1 高等代数十一个问题

1.1 正规变换总结

1.1.1 基本性质

满足 $AA^* = A^*A$ 的变换称为正规变换, 这是书上的通常的形式定义. 正规变换的内蕴定义是:
如果 M 是 A 的不变子空间, 那么 M^\perp 也是 A 的不变子空间.

这两个定义同样重要. 形式定义可以让我们快速判断一个变换是否是正规变换, 内蕴定义让我们从结构上把握正规变换的性质. 特别注意这两个定义都不依赖于基域的选取. 下面列举特殊的正规变换:

实的版本	复的版本
对称变换 $A' = A$	Hermite变换 $A^* = A$
正交变换 $A' = A^{-1}$	酉变换 $A^* = A^{-1}$
反对称变换 $A' = -A$	反对称变换 $A^* = -A$

正规变换的结构定理:

酉空间上的正规变换结构: 存在一组标准正交基使得在这组基下成为对角形.

证明: 对维数归纳, 取一个模为1的特征向量 $A\alpha = \lambda\alpha$, 记 α 生成的一维子空间为 M , 考察 M^\perp : 由于是正规变换, M^\perp 也是 A 的不变子空间, 所以由归纳假设有 M^\perp 的一组标准正交基 β_2, \dots, β_n 使得在这组基下 A 在 M^\perp 上的限制是对角形, 把 $\alpha, \beta_2, \dots, \beta_n$ 合起来作为空间的一组标准正交基, 在这组基下 A 就是对角形.

欧式空间上的正规变换结构: 存在一组标准正交基使得在这组基下为准对角形(表中的都是实数)

$$\begin{pmatrix} \begin{pmatrix} a_1 & -b_1 \\ b_1 & a_1 \end{pmatrix} & & & \\ & \ddots & & \\ & & \begin{pmatrix} a_i & -b_i \\ b_i & a_i \end{pmatrix} & \\ & & & \lambda_{i+1} & \\ & & & & \ddots & \\ & & & & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

证明: 仍是对 n 归纳: 如果有实特征值, 就取长度为1的特征向量, 记该向量生成的一维子空间为 M , 然后对 M^\perp 用归纳假设即可. 如果没有实特征值, 取一个复特征值 λ 和对应的复特征向量 $X_0: AX_0 = \lambda X_0$. 设 $\lambda = a + ib$, $X_0 = \alpha + i\beta$, 这里 α, β 是实向量且不妨设 α 的长度是1, 则有

$$A\alpha = a\alpha - b\beta$$

$$A\beta = b\alpha + a\beta$$

这就说明 α, β 生成一个2维不变子空间. 对 $AX_0 = \lambda X_0$ 求转置: $X_0' A' = \lambda X_0'$, 再右乘 X_0 : $X_0' A' X_0 = \lambda X_0' X_0$. 由于 $A' X_0 = \bar{\lambda} X_0$, 所以 $\bar{\lambda} X_0' X_0 = \lambda X_0' X_0$. 但是 $\bar{\lambda} \neq \lambda$, 否则与 λ 不是实根矛盾, 所以 $X_0' X_0 = 0$, 也就是 $\alpha' \alpha = \beta' \beta = 1, \alpha' \beta = \beta' \alpha = 0$. 这就说明 α, β 都是单位向量而且互相正交.

剩下的对 M^\perp 用归纳假设即可.

注: 若 X_0 是 A 的对应特征值 λ 的特征向量, 则 X_0 是 A^* 的对应特征值 $\bar{\lambda}$ 的特征向量. 这个可以用定义证明. 由于 A 是实矩阵, 所以 $A' X_0 = \bar{\lambda} X_0$.

从特征值判定正规变换的类型:

$$\begin{aligned} \text{Hermite变换} &\Leftrightarrow \text{特征值都是实数的正规变换} \\ \text{酉变换} &\Leftrightarrow \text{特征值的模长都是1的正规变换} \\ \text{反对称变换} &\Leftrightarrow \text{特征值的实部是0的正规变换} \end{aligned}$$

1.1.2 $A^* = f(A)$

证明 A 是正规变换当且仅当 A^* 可以表示为 A 的多项式.

解答: 设 A 是 n 维酉空间 V 上的正规变换, $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$ 是 A 的不同的特征值, V_1, V_2, \dots, V_s 是对应的特征子空间, E_1, E_2, \dots, E_s 是 V 到 V_1, V_2, \dots, V_s 的射影, 则

$$V = V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_s$$

$$A = \lambda_1 E_1 + \lambda_2 E_2 + \dots + \lambda_s E_s$$

其中 $E_i^2 = E_i, E_i E_j = 0, i \neq j$. 那么

$$A^2 = \lambda_1^2 E_1 + \dots + \lambda_s^2 E_s,$$

显然可见对任何正整数 k ,

$$A^k = \lambda_1^k E_1 + \dots + \lambda_s^k E_s,$$

从而对任何多项式 f ,

$$f(A) = f(\lambda_1) E_1 + \dots + f(\lambda_s) E_s$$

设 p 是Lagrange插值多项式

$$p(\lambda) = \prod_{i \neq 1} \frac{\lambda - \lambda_i}{\lambda_1 - \lambda_i}, \quad p(\lambda_1) = 1, \quad p(\lambda_i) = 0, \quad i = 2, \dots, s$$

则 $p(A) = \sum_{i=1}^s p(\lambda_i) E_i = E_1$, 即 E_1 可以表示为 A 的多项式, 同理每个 E_i 都可以表示为 A 的多项式, 从而

$$A^* = \bar{\lambda}_1 E_1 + \dots + \bar{\lambda}_s E_s$$

可以表示为 A 的多项式.

1.1.3 两个引理

引理1: 设 A 是正规变换, B 是线性变换, 如果 $AB = BA$, 那么有 $A^*B = BA^*$.

这个性质不太引人注意, 但是很有用.

证明: 由于 V 可以分解为 A 的特征子空间的直和, 所以 A, B 交换等价于 A 的特征子空间都是 B 的不变子空间. 但是 A 的特征子空间也恰好是 A^* 的特征子空间, 所以 A^* 的特征子空间也都是 B 的不变子空间. 所以 A^* 和 B 交换.

引理2: 设 A, B 是正规矩阵而且 $AC = CB$, 那么 $A^*C = CB^*$.

证明: 考察

$$X = \begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{pmatrix} \quad S = \begin{pmatrix} 0 & C \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

那么 X 仍是正规矩阵而且 X 和 S 是交换的, 所以由引理1, X^* 和 S 交换, 直接计算就得到了 $A^*C = CB^*$.

下面是两个应用:

1.1.4 正规矩阵相似必酉相似

设 A, B 是正规矩阵而且存在可逆矩阵 T 使得 $T^{-1}AT = B$, 则存在酉矩阵 U 使得 $U^{-1}AU = B$.

给出两个证明:

思路: 设可逆矩阵 T 使得 $T^{-1}AT = B$, 要找一个酉矩阵 U 使得 $U^{-1}AU = B$. 怎么从相似过渡到酉相似呢? 用极分解, 取正定Hermite矩阵 S 和酉矩阵 U 使得 $T = SU$, 那么

$$U^{-1}(S^{-1}AS)U = B$$

如果能证明 S 与 A 交换, 那结论就成立了. 而 S 又是 TT^* 的平方根, 所以只要证明 A 与 TT^* 交换. 下面两个证明都是要证这件事.

证法1: 首先由引理2, $A^*T = TB^*$, 求共轭就得到 $T^*A = BT^*$. 那么

$$AT = TB \Rightarrow ATT^* = TBT^* = TT^*A$$

即 A 与 TT^* 交换.

证法2: 由于 A, B 相似, 所以它们有同样的特征值, 所以存在同样的多项式 $f(x)$ 使得 $A^* = f(A), B^* = f(B)$ (插值多项式是只用特征值作出来的). 那么显然有 $T^{-1}A^*T = B^*$. 求共轭: $T^*A(T^*)^{-1} = B$. 所以

$$T^{-1}AT = T^*A(T^*)^{-1} = B$$

这就得到了 A 与 TT^* 交换.

1.1.5 实矩阵酉相似必正交相似

设 A, B 是实矩阵, U 是酉矩阵, $U^{-1}AU = B$, 求证存在正交矩阵 O 使得 $O^{-1}AO = B$.

证明: 思路: 设 $U = P + iQ$, P, Q 是实矩阵, 那么对任何实数 λ 都有 $A(P + \lambda Q) = (P + \lambda Q)B$, 特别取一个实数 λ 使得 $T = P + \lambda Q$ 可逆, 那么就得到了一个可逆的实矩阵 T 使得 $T^{-1}AT = B$, 所以只要证明 A 与 TT^* 交换, 就可以复制上面的极分解的手段了.

首先由 $U^{-1}AU = B$ 可得 $U^*A = BU^*$, 从而 $(P^* + \lambda Q^*)A = B(P^* + \lambda Q^*)$, $T^*A = BT^*$. 那么

$$ATT^* = TBT^* = TT^*A$$

得证.

1.2 $T(X) = AX - XB$ 的讨论

(a) 设 A, B 分别是复数域上的 n, m 阶矩阵, X 是 $n \times m$ 矩阵. 那么矩阵方程

$$AX = XB$$

有非零解当且仅当 A, B 有共同的特征值.

(b) 设 A, B 是复数域上的 n 阶矩阵, 定义 $M_n(\mathbb{C})$ 上的线性变换 $T: T(X) = AX - XB$, 求 T 的全部特征值.

(c) T 可对角化当且仅当 A, B 都是可对角化矩阵.

(a)的证明: \Rightarrow 设 A, B 无共同的特征值, 但是有非零的 $m \times n$ 矩阵 X 满足 $AX = XB$, 那么 $A^2X = AXB = XB^2$, 用归纳法可得对任何整数 k , $A^kX = XB^k$, 从而对任何多项式 $g(x)$, $g(A)X = Xg(B)$, 特别令 g 是 A 的特征多项式, 由Hamilton-Caley定理, $g(B)X = 0$. 但是 $g(B)$ 可逆, 必有 $X = 0$, 矛盾!(想一想, Why?)

充分性: 下面来计算解空间的维数(所有的 $n \times m$ 解构成一个向量空间). 对于 n 阶的可逆矩阵 P 和 m 阶的可逆矩阵 Q , 在方程 $AX = XB$ 两边作变换

$$(P^{-1}AP)(P^{-1}XQ) = (P^{-1}XQ)(Q^{-1}BQ)$$

我们看到 $X \rightarrow P^{-1}XQ$ 给出了解空间 X 到自身的一个可逆线性变换, 它不改变解空间的维数. 所以可以在 A, B 都是Jordan标准型的条件下考虑问题. 设 A, B 的标准型中的全部Jordan块分别是 (k_i, m_j) 代表阶数

$$J_{k_1}(\lambda_1), J_{k_2}(\lambda_2), \dots, J_{k_s}(\lambda_s)$$

$$L_{m_1}(\mu_1), L_{m_2}(\mu_2), \dots, L_{m_t}(\mu_t)$$

按照 A, B 的方式将 X 分成 st 个子块:

$$X = \begin{pmatrix} X_{11} & X_{12} & \cdots & X_{1t} \\ X_{21} & X_{22} & \cdots & X_{2t} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ X_{s1} & X_{s2} & \cdots & X_{st} \end{pmatrix}$$

其中 X_{ij} 是 $k_i \times m_j$ 阶矩阵. 于是从 $AX = XB$ 得到 st 个方程

$$J_i X_{ij} = X_{ij} L_j \quad 1 \leq i \leq s, 1 \leq j \leq t$$

当 J_i 对应的特征值 λ_i 与 L_j 对应的特征值 μ_j 不相等的时候, 根据前面的证明, $X_{ij} = 0$. 而当 $\lambda_i = \mu_j$ 时,

$$N_i X_{ij} = X_{ij} N_j$$

这里 N_i 形如

$$\begin{pmatrix} 0 & 1 & & & \\ & \ddots & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & \ddots & 1 \\ & & & & 0 \end{pmatrix}$$

那么直接展开就可以得到 X_{ij} 形如上三角分层矩阵:

$$\begin{pmatrix} 0 & \cdots & 0 & b_p & b_{p-1} & \cdots & b_2 & b_1 \\ & & & & b_p & b_{p-1} & \cdots & b_2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \ddots & \ddots & \vdots & \\ & & & & & & b_p & b_{p-1} \\ 0 & \cdots & 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 & b_p \end{pmatrix}$$

上面给出的是行大于列时的样子, 列等于行的时候的样子是上三角阵

$$\begin{pmatrix} b_p & b_{p-1} & \cdots & b_2 & b_1 \\ & b_p & b_{p-1} & \cdots & b_2 \\ & & \ddots & \ddots & \vdots \\ & & & b_p & b_{p-1} \\ & & & & b_p \end{pmatrix}$$

列小于行的时候类似, 可以看到, 当 $\lambda_i = \mu_j$ 时 X_{ij} 含有

$$\min\{X_{ij} \text{的行数}, X_{ij} \text{的列数}\} = \min\{k_i, m_j\}$$

个参数. 如果记 δ_{ij} 当 $\lambda_i = \mu_j$ 时值为1, 当 $\lambda_i \neq \mu_j$ 时值为0, 那么整个 X 含有的参数的个数是全部 X_{ij} 的参数个数的和

$$\sum_{i=1}^s \sum_{j=1}^t \min\{k_i, m_j\} \delta_{ij}$$

这就是解空间的维数.

(b)如果 $AX - XB = \lambda X, X \neq 0$, 那么 $(A - \lambda I_n)X = XB$ 有非零解, 根据(a)的结论, $A - \lambda I_n$ 与 B 有共同的特征值, 所以存在 A, B 的特征值 λ_A 和 μ_B 使得 $\lambda_A - \lambda = \mu_B$, 即 $\lambda = \lambda_A - \mu_B$, 这说明 T 的特征值可以表示为 A, B 的特征值的差.

反之, 对于 A, B 的特征值 λ_A 和 μ_B , 矩阵方程

$$AX - XB = (\lambda_A - \mu_B)X$$

一定有非零解, 这是因为 $A - \lambda_A I_n$ 和 $B - \mu_B I_n$ 有共同的特征值0. 所以 $\lambda_A - \mu_B$ 是 T 的特征值. 这就说明了 A, B 的特征值两两之差都是 T 的特征值.

(c)只要计算 T 的特征值的代数重数和几何重数, 再加以比较即可. 仍然同上设 A, B 的Jordan块分别是

$$J_{k_1}(\lambda_1), J_{k_2}(\lambda_2), \dots, J_{k_s}(\lambda_s) \\ J_{m_1}(\mu_1), J_{m_2}(\mu_2), \dots, J_{m_t}(\mu_t)$$

T 的对应于特征值 $\lambda_i - \mu_j$ 的特征子空间的几何重数是方程

$$AX - XB = (\lambda_i - \mu_j)X$$

的解空间的维数, 是 $\min\{k_i, m_j\}$. (注意如果 $\lambda_i = \lambda_{i'}$ 和 $\mu_j = \mu_{j'}$ 的话, 我们是把 $\lambda_i - \mu_j$ 和 $\lambda_{i'} - \mu_{j'}$ 对应的特征子空间分开算.) 则 T 的所有特征值的几何重数的和为

$$\sum_{i=1}^s \sum_{j=1}^t \min\{k_i, m_j\}$$

所有代数重数的和为

$$n^2 = \sum_{i=1}^s k_i \sum_{j=1}^t m_j = \sum_{i=1}^s \sum_{j=1}^t k_i \cdot m_j$$

所以 T 可对角化 \Leftrightarrow 这两个和相等 \Leftrightarrow 对一切 i, j 有 $k_i m_j = \min\{k_i, m_j\} \Leftrightarrow k_i = m_j = 1 \Leftrightarrow A, B$ Jordan块都是1阶的 $\Leftrightarrow A, B$ 都可以对角化.

1.3 秩为1的方阵的总结

命题1 n 阶矩阵 A 的秩是1的充要条件是存在 $n \times 1$ 的非零向量 X, Y 使得 $A = XY'$.

证明: 若 $\text{rank}(A) = 1$, 任取 A 的一个非零的列向量 X , 则其他列向量都是 X 的数乘, 即 A 形如

$$A = (c_1 X, c_2 X, \dots, X, \dots, c_n X)$$

记 $Y' = (c_1, c_2, \dots, 1, \dots, c_n)$ 则 Y 非零且 $A = XY'$. 充分性是显然的.

命题2 秩1方阵的特征值: 其中 $n - 1$ 个是0, 还有一个是 $\text{tr} A$.

证明: 显然齐次线性方程组 $AX = 0$ 的解空间是 $n - 1$ 维的, 也就是特征值 0 有 $n - 1$ 个线性无关的特征向量(几何重数是 $n - 1$). 从而 0 至少是 A 的 $n - 1$ 重特征值(代数重数大于等于几何重数). 由于 A 的所有特征值的和是 $\text{tr} A$, 所以剩下一个特征值必然是 $\text{tr} A$.

特别注意 $\text{tr} A = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \cdots + x_n y_n = \langle X, Y \rangle = Y'X$.

命题3 A 的极小多项式是 $x^2 - \text{tr}(A)x$.

证明:

$$A^2 - \text{tr} A \cdot A = XY'XY' - \text{tr} A \cdot XY' = X(Y'X)Y' - \text{tr} A \cdot XY' = \text{tr} A(XY' - XY') = 0$$

但极小多项式不能是 x (这个显然), 也不能是 $x - \text{tr} A$, 否则要么 $\text{tr} A \neq 0$ 时 $A = \text{tr} A \cdot I$, A 可逆, 或者 $\text{tr} A = 0$ 时 $A = 0$, 都矛盾.

这个结论也可以用牛刀做: Jordan 标准形只有两种可能

$$J = \begin{pmatrix} \text{tr} A & & \\ & 0 & \\ & & \ddots \\ & & & 0 \end{pmatrix} \quad \text{或者} \quad J = \begin{pmatrix} 0 & 1 & & \\ 0 & 0 & & \\ & & \ddots & \\ & & & 0 \end{pmatrix}$$

命题4 A 相似于对角形当且仅当 $\text{tr} A$ 非零, 也就是 $\langle X, Y \rangle \neq 0$.

证明: 这个时候极小多项式无重根.

1.3.1 例题

例题 1: 设 X, Y 是 $n \times 1$ 列向量, 证明 $\det |I_n + XY'| = 1 + Y'X$.

解: XY' 的特征值有 $n - 1$ 个是 0, 还有一个是 $\text{tr} XY' = Y'X$, 所以 $I_n + XY'$ 的特征值有 $n - 1$ 个是 1, 一个是 $1 + Y'X$, 所以 $\det |I + XY'| = 1 + Y'X$

例题 2: 设 $f(\alpha, \beta)$ 是一个双线性函数, 求证 $f(\alpha, \beta)$ 可以分解为两个非退化线性函数的乘积

$$f(\alpha, \beta) = g(\alpha)h(\beta)$$

的充要条件是 f 的秩是 1.

解: 如果 f 的秩是 1, 那么 f 在一组基下的矩阵 $A = XY'$, 那么

$$f(\alpha, \beta) = \beta' XY' \alpha = (X' \beta)(Y' \alpha)$$

由于 X, Y 都是非零向量, 所以非退化. 反过来用前面的命题 1 必要性就不难得证.

例题 3: (武汉大学 2005) 设 α 是一个 \mathbb{R}^n 中的向量, $A = I_n - \alpha\alpha'$. 求证 α 的模长为 1 的充要条件是 $\text{rank}(A) < n$.

解: $\text{rank} A < n$ 等价于说 1 是方阵 $\alpha\alpha'$ 的特征值. 而 $\alpha\alpha'$ 是秩 1 方阵, 所以也就等价于 $\text{tr} \alpha\alpha' = \alpha'\alpha = 1$. 得证.

1.3.2 伴随矩阵是原矩阵的多项式

证明 n 阶矩阵 A 的伴随矩阵 A^* 是 A 的多项式.

讨论:

(1) $\text{rank}(A) < n - 1$, 这时 $A^* = 0$, 结论显然成立.

(2) $\text{rank}(A) = n$, 这时由Hamilton-Caley定理,

$$A^n + a_{n-1}A^{n-1} + \cdots + a_1A + a_0 = 0$$

由于 A 可逆, 所以 $a_0 = (-1)^n|A| \neq 0$. 那么

$$A(A^{n-1} + a_{n-1}A^{n-2} + \cdots + a_1) = -a_0,$$

$$A^{-1} = -\frac{1}{a_0}(A^{n-1} + a_{n-1}A^{n-2} + \cdots + a_1)$$

从而 A^{-1} 可表为 A 的多项式, 从而 A^* 也能.

(3) $\text{rank}(A) = n - 1$. 分三步走:

第一步: 论证向量空间

$$M = \{B \in M_n(F) \mid AB = BA = 0\}$$

是一维的. 首先不难看出 M 中的矩阵都是秩1方阵. 设 α 是方程组 $AX = 0$ 解空间的基, β' 是方程组 $YA = 0$ 的解空间的基, 那么 M 中的任何元素 B 都可以写为 $B = c\alpha\beta'$, 从而 M 是一维的.

第二步: 找一个非零的矩阵, 它是 A 的多项式, 且在 M 中. 设 A 的极小多项式

$$m(x) = xg(x)$$

那么根据

$$Ag(A) = g(A)A = 0$$

从而 $g(A) \in M$, 但 $g(A)$ 不能是0, 否则与极小多项式矛盾.

第三步: 现在 $g(A)$ 和 A^* 都是矩阵方程 $AX = XA = 0$ 的非零解, 而且这个解空间还是一维的, 所以存在一个常数 λ 使得 $A^* = \lambda g(A)$, 这就完成了证明.

1.4 A, B 同时上三角化1.4.1 A, B 交换的情形

设 A 和 B 是复数域上的两个 $n \times n$ 矩阵, 而且 $AB = BA$. 求证:

(a) A, B 同时相似于上三角形.

(b)如果 A, B 都可以对角化, 那么它们可以同时对角化.

证明: 当 $AB = BA$ 时, 有两个性质十分重要:

引理1: A 的特征子空间是 B 的不变子空间. 这是因为 $A(B\alpha) = BA\alpha = \lambda B\alpha$.

引理2: A, B 有共同的特征向量. 这是因为 B 限制在 A 的特征子空间上仍然是一个线性变换, 从而有特征向量的缘故.

先来证(b):

如果 A, B 都相似于对角形, 那么有特征子空间分解

$$V = M_1 \oplus M_2 \oplus \cdots \oplus M_r$$

$$V = N_1 \oplus N_2 \oplus \cdots \oplus N_s$$

其中 M_i 是 A 的属于特征值 λ_i 的特征子空间, N_j 是 B 的属于特征值 μ_j 的特征子空间. 那么

$$V = \bigoplus_{i=1}^r \bigoplus_{j=1}^s M_i \cap N_j$$

由引理1, 每一个 $M_i \cap N_j$ 都是 A 和 B 共同的不变子空间, 从而也是共同的特征子空间, 所以上式给出了 V 同时关于 A 和 B 的特征子空间的直和分解. 在每个 $M_i \cap N_j$ 中取一组基, 合并起来得到 V 的一组基, 在这组基下 A 和 B 同时为对角形.

再来证(a):

用归纳法对空间的维数 n 进行归纳: $n = 1$ 时显然. 设命题对 $n - 1$ 的情形成立, 考察 n 的情形:

由引理2, 这时 A, B 有共同的特征向量 α : $A\alpha = \lambda\alpha, B\alpha = \mu\alpha$. 将 α 扩充为 V 的一组基 $\alpha, \beta_1, \cdots, \beta_{n-1}$. 在这组基下, A 和 B 分别形如

$$A_1 = \begin{pmatrix} \lambda & c \\ 0 & A_2 \end{pmatrix} \quad \text{和} \quad B_1 = \begin{pmatrix} \mu & d \\ 0 & B_2 \end{pmatrix}$$

只要证 A_1, B_1 同时相似于上三角阵. 由 $AB = BA$ 有 $A_1B_1 = B_1A_1$, 从而 $A_2B_2 = B_2A_2$. 由归纳假设, A_2, B_2 同时相似于上三角阵. 设 P 使得 $P^{-1}A_2P, P^{-1}B_2P$ 为上三角阵, 不难验证

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & P \end{pmatrix}$$

可以将 A_1, B_1 同时上三角化, 从而(b)得证.

补充一句, $AB = 0$ 的时候 A, B 也可以同时上三角化, 因为 $\text{Ker} A$ 是 B 的不变子空间, 再归纳即可.

1.4.2 $\text{rank}(AB - BA) = 1$ 的情形

证明当 $\text{rank}(AB - BA) = 1$ 时, A, B 仍然可以同时上三角化.

从前面的证明可以看到, 关键是证明 A, B 有共同的特征向量. 由于 $\text{rank}(AB - BA) = 1$, 所以齐次方程组

$$(AB - BA)X = 0$$

的解空间 X 是 $n-1$ 维的. 注意到如果 A, B 之一的某个特征子空间, 比如说 A 的关于特征值 λ 的特征子空间 V_λ , 完全落在 X 中, 那么对于 $\alpha \in V_\lambda$, 有

$$AB\alpha = BA\alpha = \lambda B\alpha$$

从而 $B\alpha$ 仍在 V_λ 之中, 当然也仍在 X 中. 继续

$$A(B^2\alpha) = AB(B\alpha) = BA(B\alpha) = \lambda B(B\alpha) = \lambda B^2\alpha$$

从而知道 $B^2\alpha$ 仍然在 V_λ 中. 从而不难验证 $\alpha, B\alpha, \dots$ 都在 A 的特征子空间 V_λ 内, 那么 $\{\alpha, B\alpha, \dots\}$ 生成的循环子空间既是 A 的特征子空间, 又是 B 的不变子空间, B 限制在其上必有特征向量, 即 A, B 有共同的特征向量.

但是如果 X 当中不能全部包含 A 或 B 的任何特征子空间, 我们断言 A, B 仍然有共同的特征向量. 否则 A 某个特征向量 α 不在 X 内, B 某个特征向量 β 不在 X 内, 而且 α 与 β 线性无关, 那么

$$\{\alpha\} \oplus \{\beta\} \oplus X$$

是直和. 这个维数至少是 $n+1$, 矛盾! 从而无论如何 A, B 都有共同的特征向量.

剩下的就是复制(a)的证明: 用归纳法, 将 A, B 共同的特征向量开拓为空间的一组基, 在这组基下有

$$A_1 = \begin{pmatrix} \lambda & c \\ 0 & A_2 \end{pmatrix} \quad \text{和} \quad B_1 = \begin{pmatrix} \mu & d \\ 0 & B_2 \end{pmatrix}$$

只要证 A_1, B_1 同时相似于上三角阵. 利用 $\text{rank}(AB - BA) = 1$ 有

$$\text{rank}\left[\begin{pmatrix} \lambda & c \\ 0 & A_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mu & d \\ 0 & B_2 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} \mu & d \\ 0 & B_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda & c \\ 0 & A_2 \end{pmatrix}\right] = 1$$

从而 $\text{rank}(A_2B_2 - B_2A_2) \leq 1$. 由归纳假设, A_2, B_2 可以同时被矩阵 P 同时上三角化, 那么

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & P \end{pmatrix}$$

可以将 A_1, B_1 同时上三角化, 从而(c)得证.

1.5 幂等与幂零

1.5.1 正交幂等元分解

设 A_1, \dots, A_m 为 n 阶方阵, 适合条件

$$A_1 + A_2 + \dots + A_m = I_n$$

试证明下面三个条件等价:

- (1) A_1, \dots, A_m 都是幂等矩阵;
 (2) $\text{rank}(A_1) + \text{rank}(A_2) + \dots + \text{rank}(A_m) = n$;
 (3) 对于 $i \neq j$ 有 $A_i A_j = 0$.

证明: (1) \Rightarrow (2): 用熟知的结论, 幂等矩阵的秩等于它的迹, 可得

$$\sum_{i=1}^m \text{rank}(A_i) = \sum_{i=1}^m \text{tr}(A_i) = \text{tr}(I_n) = n.$$

(2) \Rightarrow (3): 考虑大的 $n^2 \times n^2$ 的准对角方阵

$$\begin{aligned} & \begin{pmatrix} A_1 & & & & \\ & A_2 & & & \\ & & A_3 & & \\ & & & \ddots & \\ & & & & A_m \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{都加到第一行}} \begin{pmatrix} A_1 & A_2 & A_3 & \cdots & A_m \\ & A_2 & & & \\ & & A_2 & & \\ & & & \ddots & \\ & & & & A_m \end{pmatrix} \\ & \xrightarrow{\text{都加到第一列}} \begin{pmatrix} I_n & A_2 & A_3 & \cdots & A_m \\ A_2 & A_2 & & & \\ A_3 & & A_3 & & \\ \vdots & & & \ddots & \\ A_m & & & & A_m \end{pmatrix} \\ & \xrightarrow{\text{消去第一行中的 } A_i} \begin{pmatrix} I_n & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ A_2 & A_2 - A_2^2 & -A_2 A_3 & \cdots & -A_2 A_m \\ A_3 & -A_3 A_2 & A_3 - A_3^2 & \cdots & -A_3 A_m \\ \vdots & & & \ddots & \vdots \\ A_m & -A_m A_2 & -A_m A_3 & \cdots & A_m - A_m^2 \end{pmatrix} \\ & \xrightarrow{\text{消去第一列中的 } A_i} \begin{pmatrix} I_n & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & A_2 - A_2^2 & -A_2 A_3 & \cdots & -A_2 A_m \\ 0 & -A_3 A_2 & A_3 - A_3^2 & \cdots & -A_3 A_m \\ \vdots & & & \ddots & \vdots \\ 0 & -A_m A_2 & -A_m A_3 & \cdots & A_m - A_m^2 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

所以 $\text{rank}(A_1) + \text{rank}(A_2) + \dots + \text{rank}(A_m) = n$ 当且仅当右下角的矩阵为 0, 即 A_i 幂等而且互相正交.

(3) \Rightarrow (1): 在已知等式两边乘以 A_1 :

$$A_1^2 + A_1(A_2 + \dots + A_m) = A_1$$

即 $A_1^2 = A_1$, A_1 是幂等的, 对其它的 A_i 也完全类似. 这就完成了全部的证明.

1.5.2 幂零 $\Leftrightarrow \text{tr}(A^k) = 0$

幂零等价于所有的特征根都是0, 要验证这一点, 只要证明对所有 $1 \leq k \leq n$ 都有 $\text{tr} A^k = 0$. 通常的证法是用Newton恒等式, 有一种更简单的:

如果 A 的特征值不全是0, 那么设 A 的全部非零的特征值是 $\lambda_1, \dots, \lambda_r$ ($r \geq 1$), 对应的重数是 n_1, \dots, n_r , 那么由 $\text{tr} A^k = 0$ 得

$$n_1 \lambda_1^k + n_2 \lambda_2^k + \dots + n_r \lambda_r^k = 0 \quad k = 1, 2, \dots, r$$

把上面的式子看成以 n_1, \dots, n_r 为变量的线性方程组, 行列式是一个Vandermonde行列式, 所以只有零解!

但是用Newton恒等式可以证明迹函数 $\text{tr} A, \text{tr} A^2, \dots, \text{tr} A^n$ 完全决定了 A 的特征多项式.

设 σ_k 是 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 的 k 次初等对称多项式,

$$s_k = \lambda_1^k + \lambda_2^k + \dots + \lambda_n^k = \text{tr} A^k$$

根据Newton恒等式有

$$\begin{aligned} \sigma_1 &= s_1 \\ s_1 \sigma_1 - 2\sigma_2 &= s_2 \\ s_2 \sigma_1 - s_1 \sigma_2 + 3\sigma_3 &= s_3 \\ &\dots\dots\dots \\ s_k \sigma_1 - s_{k-1} \sigma_2 + \dots + (-1)^{k+1} k \sigma_k &= s_k \end{aligned}$$

用Cramer法则依次解出 $\sigma_1, \dots, \sigma_n$ 来:

$$\sigma_k = \frac{1}{k!} \begin{vmatrix} s_1 & 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ s_2 & s_1 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ s_3 & s_2 & s_1 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ s_{k-1} & s_{k-2} & \dots & \dots & \ddots & 1 \\ s_k & s_{k-1} & \dots & \dots & \dots & s_1 \end{vmatrix}$$

一个常见的例子是

设 $[A, B] = AB - BA$, 如果有方阵 A_1, A_2, \dots, A_m 和 B_1, B_2, \dots, B_m 使得

$$C = [A_1, B_1] + [A_2, B_2] + \dots + [A_m, B_m]$$

而且 C 与 A_1, A_2, \dots, A_m 都交换, 那么 C 是幂零的.

证明: 用上面的方法, 归纳证明 $\text{tr} C^k = 0$.

1.6 Gram矩阵, 循环矩阵和Hilbert矩阵

1.6.1 Gram矩阵

设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 是 n 维欧氏空间中的 s 个线性无关的向量, 称 $s \times s$ 矩阵

$$G_s = \begin{pmatrix} (\alpha_1, \alpha_1) & (\alpha_1, \alpha_2) & \cdots & (\alpha_1, \alpha_s) \\ (\alpha_2, \alpha_1) & (\alpha_2, \alpha_2) & \cdots & (\alpha_2, \alpha_s) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ (\alpha_s, \alpha_1) & (\alpha_s, \alpha_2) & \cdots & (\alpha_s, \alpha_s) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} G_{s-1} & x \\ x' & (\alpha_s, \alpha_s) \end{pmatrix}$$

为向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 的Gram矩阵.

Gram矩阵的几何意义是什么? 就是 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 张成的平行多面体的体积的平方.

这是因为一方面 $|G_s| = |G_{s-1}|((\alpha_s, \alpha_s) - x'G_{s-1}x)$, 另一方面设 $\beta = c_1\alpha_1 + \cdots + c_{s-1}\alpha_{s-1}$ 为 α_s 在 $\text{span}\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{s-1}\}$ 中的最佳逼近元, 那么有

$$(\alpha_s - \beta, \alpha_i) = 0, \quad i = 1, 2, \dots, s-1$$

即 $c_i = (\alpha_s, \alpha_i)$. 从而 α_s 到 $\text{span}\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{s-1}\}$ 的距离平方为

$$\|\alpha_s - \beta\|^2 = (\alpha_s - \beta, \alpha_s - \beta) = (\alpha_s, \alpha_s) - x'G_{s-1}x$$

那么乘以 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{s-1}$ 的体积 $|G_{s-1}|$ 就可以看出来结论.

显然

$$\begin{aligned} |G_1| &= \|\alpha_1\|^2 \\ |G_2| &= |G_1| \cdot \|\alpha_2 - (\alpha_2, \alpha_1)\alpha_1\|^2 \\ |G_3| &= |G_2| \cdot \|\alpha_3 - (\alpha_3, \alpha_1)\alpha_1 - (\alpha_3, \alpha_2)\alpha_2\|^2 \\ &\quad \dots \\ |G_s| &= |G_{s-1}| \cdot \|\alpha_s - (\alpha_s, \alpha_1)\alpha_1 - \cdots - (\alpha_s, \alpha_{s-1})\alpha_{s-1}\|^2 \end{aligned}$$

由于 $\alpha_1, \alpha_2 - (\alpha_2, \alpha_1)\alpha_1, \dots, \alpha_s - (\alpha_s, \alpha_1)\alpha_1 - \cdots - (\alpha_s, \alpha_{s-1})\alpha_{s-1}$ 正是对 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 作施密特正交化手续后得到的向量, 所以 G_s 的行列式就是把 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 作施密特正交化手续后得到的向量的模长乘起来再平方. 这就是北大09年高代第8题要证明的结论.

G 的行列式还可以这样求: 以 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 为列向量排成 $n \times s$ 矩阵 A , 那么 $G_s = A'A$. 设 $\alpha_1, \dots, \alpha_s$ 施密特正交化后得到的向量为 β_1, \dots, β_s . 以 β_1, \dots, β_s 为列向量排成 $n \times s$ 矩阵 B , 那么 $B = AQ$, 这里 Q 是一个对角线上都是1的上三角矩阵. 从而 $B'B = Q'G_sQ$. 注意这里

$$B'B = \begin{pmatrix} (\beta_1, \beta_1) & (\beta_1, \beta_2) & \cdots & (\beta_1, \beta_s) \\ (\beta_2, \beta_1) & (\beta_2, \beta_2) & \cdots & (\beta_2, \beta_s) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ (\beta_s, \beta_1) & (\beta_s, \beta_2) & \cdots & (\beta_s, \beta_s) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} (\beta_1, \beta_1) & & & \\ & (\beta_2, \beta_2) & & \\ & & \ddots & \\ & & & (\beta_s, \beta_s) \end{pmatrix}$$

而且 $|Q'| = |Q| = 1$. 所以在 $B'B = Q'G_sQ$ 两边求行列式即得 $|G_s| = \|\beta_1\|^2 \|\beta_2\|^2 \cdots \|\beta_s\|^2$

1.6.2 循环矩阵

对于给定的 \mathbb{C}^n 中的向量 $\alpha = (a_0, a_1, \dots, a_{n-1})$, 定义由 α 生成的循环矩阵

$$\text{circ}[\alpha] = \text{circ}[a_0, a_1, \dots, a_{n-1}] = \begin{pmatrix} a_0 & a_1 & \cdots & a_{n-1} \\ a_{n-1} & a_0 & \cdots & a_{n-2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_1 & a_2 & \cdots & a_0 \end{pmatrix}$$

设所有循环矩阵组成的集合为 S .

命题1 S 是 $M_n(\mathbb{C})$ 的一个子代数: S 既是一个向量空间, 又是一个环(对乘法封闭).

证明: S 是一个向量空间:

$$c \cdot \text{circ}[a_0, a_1, \dots, a_{n-1}] = \text{circ}[ca_0, ca_1, \dots, ca_{n-1}]$$

$$\text{circ}[a_0, a_1, \dots, a_{n-1}] + \text{circ}[b_0, b_1, \dots, b_{n-1}] = \text{circ}[a_0 + b_0, a_1 + b_1, \dots, a_{n-1} + b_{n-1}]$$

S 对乘法封闭: 设 $\pi = \text{circ}[0, 1, \dots, 0]$, 换言之 π 就是轮换 $(123 \cdots n)$ 对应的置换矩阵, 那么 $\pi^n = I$, 不难验证 $\text{circ}[\alpha] = a_0 I + a_1 \pi + a_2 \pi^2 + \cdots + a_{n-1} \pi^{n-1}$, 从而所有循环矩阵都可以表示为 π 的多项式, 那么它们任何两个的乘积也能.

命题2 对于循环矩阵 A , 其伴随矩阵也是循环的. 特别如果 A 可逆, 那么 A^{-1} 也是循环的.

证明: 根据1.3.2的结论, 伴随矩阵总是原矩阵的多项式, 从而根据命题1的结论也是循环的.

命题3 所有循环矩阵可以同时对角化.

证明: 设 ε 是一个本原 n 次单位根, 矩阵

$$\begin{pmatrix} 1 & \varepsilon & \cdots & \varepsilon^{n-1} \\ \varepsilon & \varepsilon^2 & \cdots & \varepsilon^n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \varepsilon^{n-1} & \varepsilon^n & \cdots & \varepsilon^{2n-2} \end{pmatrix}$$

是可逆的(Vandermonde行列式), 所以其列向量线性无关. 但每一个列向量都是任意一个循环矩阵的特征向量, 这是因为如果设 $f(x) = a_0 + a_1 x + \cdots + a_{n-1} x^{n-1}$, 那么

$$\begin{pmatrix} a_0 & a_1 & \cdots & a_{n-1} \\ a_{n-1} & a_0 & \cdots & a_{n-2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_1 & a_2 & \cdots & a_0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \varepsilon^i \\ \varepsilon^{i+1} \\ \vdots \\ \varepsilon^{i+n-1} \end{pmatrix} = f(\varepsilon) \begin{pmatrix} \varepsilon^i \\ \varepsilon^{i+1} \\ \vdots \\ \varepsilon^{i+n-1} \end{pmatrix}$$

从而所有循环矩阵可以同时对角化.

特别注意 S 作为一个代数仅由一个元素 π 生成, 但是看作一个向量空间却是 n 维的. 这是因为 π 的极小多项式为 $x^n - 1$, 所以 I, π, \dots, π^{n-1} 线性无关.

1.6.3 Hilbert矩阵

以下记 F 为数域, $F[x]$ 为 F 上的一元多项式环.

$F[x]$ 上最重要的两个线性变换是

$$Af(x) = f'(x), \quad Bf(x) = xf(x).$$

容易验证 A, B 满足关系 $AB - BA = E$.

在有限维空间 V 上是找不出一对变换 A, B 使得 $AB - BA = E$ 来的, 因为两边求迹就得出矛盾. 但是 $F[x]$ 是无限维的, 所以有这样的 A, B 存在.

下面只考虑 $\mathbb{R}[x]$ 的由 $1, x, \dots, x^{n-1}$ 生成的 n 维子空间 V . 在内积

$$\langle f, g \rangle = \int_0^1 f(x)g(x)dx$$

下 V 成为一个欧式空间. 这个内积在基 $1, x, \dots, x^{n-1}$ 下的度量矩阵为

$$G = \left(\frac{1}{i+j+1} \right), \quad 0 \leq i, j \leq n-1.$$

G 又叫做Hilbert矩阵, 它是正定矩阵, 因为内积的度量矩阵总是正定的.

下面来算 G 的行列式: 更一般地, 考虑 n 阶矩阵

$$G = \left(\frac{1}{\alpha_i + \beta_j} \right) \quad 1 \leq i, j \leq n$$

下面证明

$$\det(G) = \frac{\prod_{1 \leq i < j \leq n} (\alpha_i - \alpha_j)(\beta_i - \beta_j)}{\prod_{1 \leq i, j \leq n} (\alpha_i + \beta_j)}$$

这是因为设

$$\det(G) \prod_{1 \leq i, j \leq n} (\alpha_i + \beta_j) = F(\alpha_1, \dots, \alpha_n, \beta_1, \dots, \beta_n)$$

那么 F 是一个 $n^2 - n$ 次的多项式. 如果某个 $\alpha_i = \alpha_j$, 那么 G 的第 i, j 两行相同, $\det(G) = 0$, 所以 F 有因子

$$\prod_{1 \leq i < j \leq n} (\alpha_i - \alpha_j)$$

类似地, F 还有因子

$$\prod_{1 \leq i < j \leq n} (\beta_i - \beta_j)$$

而

$$\prod_{1 \leq i < j \leq n} (\alpha_i - \alpha_j)(\beta_i - \beta_j)$$

已经是一个 $n^2 - n$ 次的多项式, 再比较一下首项系数就可得证.

特别令 $\alpha_i = i + \frac{1}{2}, \beta_j = j + \frac{1}{2}$, 就可得到 G 的行列式为

$$\det(G) = \frac{\prod_{0 \leq i < j \leq n-1} (i-j)^2}{\prod_{0 \leq i, j \leq n-1} (i+j+1)} = \frac{[1!2! \cdots (n-1)!]^3}{n!(n+1)! \cdots (2n-1)!}$$

下面来点分析的: 考虑内积空间 $L^2[0, 1]$ 以及其中的 n 个元素 f_1, f_2, \dots, f_n 生成的子空间 V , 对于 $g \in L^2[0, 1]$, 根据Gram矩阵的意义, g 到 V 的距离 d 满足

$$d^2 = \frac{\det|G(f_1, f_2, \dots, f_n, g)|}{\det|G(f_1, f_2, \dots, f_n)|}$$

这就立即可以得到Müntz定理的一个弱形式:

如果互不相同的正数列 $\lambda_1 < \lambda_2 < \dots < \lambda_n < \dots$ 满足 $\lambda_n \rightarrow \infty$ 且

$$\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{\lambda_n} = \infty$$

那么

$$\{x^{\lambda_1}, x^{\lambda_2}, \dots\}$$

就是 $L^2[0, 1]$ 的一个完备序列(在 L^2 范数下稠密).

证明: 由于多项式在 $L^2[0, 1]$ 中稠密, 只要证明对于非负整数 p , x^p 到 $\{x^{\lambda_1}, x^{\lambda_2}, \dots, x^{\lambda_n}\}$ 的距离 d_n 随着 n 的增大趋于0. 不妨截取 $\{x^{\lambda_i}\}$ 中满足 $\lambda_i > p$ 的后半截子列, 那么根据前面的公式

$$d_n = \frac{1}{\sqrt{2p+1}} \frac{|p-\lambda_1| \cdots |p-\lambda_n|}{(p+\lambda_1+1) \cdots (p+\lambda_n+1)} = \frac{1}{\sqrt{2p+1}} \prod_{i=1}^n \left| 1 - \frac{2p+1}{p+\lambda_i+1} \right|$$

由于

$$\sum_{n=1}^{\infty} \frac{2p+1}{p+\lambda_i+1} = \infty$$

所以无穷乘积趋于0, 得证.

由于

$$\sum_{p \text{ 是素数}} \frac{1}{p} = \infty$$

立刻有所有素数次幂多项式在 $L^2[0, 1]$ 中稠密.

1.7 不能被有限个真子空间覆盖

定理: 设基域 F 有无穷多个元素(比如是数域), 那么 F 上的向量空间 V 不能被它的有限多个真子空间覆盖. 也就是不存在真子空间 V_1, V_2, \dots, V_m 使得 $V \subseteq V_1 \cup V_2 \cup \dots \cup V_m$.

注意题中的 V 不一定是有限维的.

证明: 反证法: 设

$$V \subseteq V_1 \cup V_2 \cup \cdots \cup V_m$$

是 V 的所有真子空间覆盖中长度最小的(任何 $m-1$ 个真子空间都不能覆盖 V). 那么对任何 $1 \leq i \leq m$,

$$V_i \subsetneq V_1 \cup V_2 \cup \cdots \cup V_{i-1} \cup V_{i+1} \cup \cdots \cup V_m.$$

否则与 m 是极小长度矛盾. 从而每个 V_i 都有一个自己的“独有向量”. 取 V_1 的独有向量 α 和 V_2 的独有向量 β , 下面论证线性组合 $\lambda\alpha + \beta$ 中有无穷多个不属于 V_1, V_2, \cdots, V_m 中的任何一个. 这是因为 $\lambda\alpha + \beta$ 总不属于 V_1 , 其次如果两个不同的 λ_1, λ_2 使得 $\lambda_1\alpha + \beta, \lambda_2\alpha + \beta$ 落在同一个 V_i 中, 那么 $(\lambda_1\alpha + \beta) - (\lambda_2\alpha + \beta) = (\lambda_1 - \lambda_2)\alpha$ 也落在 V_i 中, 与 α 的定义矛盾! 所以每个 V_i 中至多有一个形如 $\lambda\alpha + \beta$ 的向量. 而基域有无穷多个元素, 从而 $\{\lambda\alpha + \beta\}$ 有无穷多个不同的向量, 所以必有无穷多个不能被 V_1, \cdots, V_m 覆盖.

对于 V 是有限维的情形, 有一个简洁的证明: 设 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \cdots, \varepsilon_n$ 是 V 的一组基, 考察

$$\alpha_i = 1 + i\varepsilon_1 + i^2\varepsilon_2 + \cdots + i^n\varepsilon_n$$

由Vandermonde行列式的性质知道无穷向量序列 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n, \cdots$ 中任何 n 个都是 V 的一组基, 然而有限多个真子空间只能包含其中有限多个向量, 从而有无穷多个 α_i 不能被覆盖.

1.7.1 例题

例题 1: (2005南开大学) 设 V 是数域 F 上的向量空间, 则存在一个 V 中的无穷向量序列 $\{\alpha_n\}_{n=1}^{\infty}$ 使得 $\{\alpha_n\}_{n=1}^{\infty}$ 中任何 n 个向量都是 V 的一组基.

证明: 递归构造. 先取一组基 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n$, 任取其中 $n-1$ 个张成的子空间 $\{M_k\}$ 至多有 C_n^{n-1} 个, 所以可以取 α_{n+1} 使得 α_{n+1} 不在任何 M_k 内, 从而 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n, \alpha_{n+1}$ 中的任何 n 个都是 V 的一组基. 任取其中 $n-1$ 个张成的子空间 N_k 至多有 C_{n+1}^{n-1} 个, 所以可以取 α_{n+2} 使得 α_{n+2} 不在任何 N_k 内. 一直继续下去就可以得到满足要求的序列.

例题 2: (2007上海交大) 设 A_1, A_2, \cdots, A_n 是向量空间 V 上的 n 个互不相同的线性变换, 求证存在 $v \in V$ 使得 A_1v, A_2v, \cdots, A_nv 互不相同.

证明: 定义

$$V_{ij} = \{v \in V \mid A_i v = A_j v\}, \quad 1 \leq i < j \leq n$$

那么 V_{ij} 都是子空间, 且由于 $A_i \neq A_j$, V_{ij} 还是真子空间. 所以根据定理 v 的存在是显然的了.

1.7.2 以极小多项式为阶的元素的存在

这个定理可以用来证明在一个向量空间 V 中必有一个向量 v , 其极小多项式等于 A 的极小多项式.

证明: 根据熟知的结论, 任一元素 v 的极小多项式 $m_v(x)$ 整除 A 的极小多项式 $m(x)$, 但是 $m(x)$ 只有有限多个因子, 所以当 v 跑遍 V 时, 对应的极小多项式只有有限多个 $m_1(x), m_2(x), \dots, m_k(x)$. 考虑

$$V_i = \{v \in V \mid m_i(A)v = 0\}$$

那么 V 属于 V_1, \dots, V_k 的并, 从而 V_1, \dots, V_k 不能都是真子空间, 所以必有某个 V_i 使得 $V = V_i$, 那么显然有 $m(x) = m_i(x)$, 得证.

1.8 域的变化

这两个问题都可以用不变因子直接说明, 这里给出不依赖于不变因子概念的证明.

1.8.1 相似关系和域无关

A, B 是数域 \mathbb{K} 上的两个 $n \times n$ 矩阵, 如果它们在复数域上相似, 那么它们在数域 \mathbb{K} 上也相似.

证明: 设 $T = (t_{ij})$ 是一个 n 阶矩阵, 把 $AT - TB = 0$ 看成一个由 n^2 个变元 t_{ij} 组成的齐次线性方程组, A, B 复相似说明这个方程组在复数域内有非零解, 从而在 \mathbb{K} 内也有非零解. 从而可设 T_1, T_2, \dots, T_s 是一组基础解系, 注意 T_1, T_2, \dots, T_s 也是该方程组在 \mathbb{C} 内的基础解系. 这是因为在 \mathbb{K} 中求基础解系的过程与在 \mathbb{C} 中求基础解系的过程是一样的. 那么对任何 $x_1, x_2, \dots, x_s \in \mathbb{K}$, $x_1T_1 + x_2T_2 + \dots + x_sT_s$ 仍是 \mathbb{K} 上的矩阵且满足该方程组. 所以只要找合适的 $x_1, x_2, \dots, x_s \in \mathbb{K}$ 使得 $x_1T_1 + x_2T_2 + \dots + x_sT_s$ 可逆即可. 考虑函数 $f(x_1, x_2, \dots, x_s) = |x_1T_1 + x_2T_2 + \dots + x_sT_s|$, 由于存在 $a_1, a_2, \dots, a_s \in \mathbb{C}$ 使得 $f(a_1, a_2, \dots, a_s) \neq 0$, 所以 $f \neq 0$. 从而存在 $x_1, x_2, \dots, x_s \in \mathbb{K}$ 使得 $f(x_1, x_2, \dots, x_s) \neq 0$, 得证.

1.8.2 最小多项式和域无关

设矩阵 A 是数域 F 上的 n 阶矩阵, 则 A 在 F 上的极小多项式与 A 在 \mathbb{C} 上的极小多项式相同.

证明: 设 A 在 F 上的极小多项式为 $\varphi(x)$, 在 \mathbb{C} 上的极小多项式为 $p(x)$, 显然 $p(x) \mid \varphi(x)$, 只要再证明二者次数相等.

设 $p(x) = x^k + a_{k-1}x^{k-1} + \dots + a_1x + a_0$, 那么根据 $p(A) = 0$, 有

$$A^k + a_{k-1}A^{k-1} + \dots + a_1A + a_0 = 0$$

把 a_{k-1}, \dots, a_0 看成未知元, A, \dots, A^k 的各个分量看成已知的系数, 那么上式可以看作一个系数在 F 上的, 有 k 个未知元的, 有 n^2 个方程的齐次方程组, 它在复数域内有解, 那么在 F 内也有解, 也就是存在 F 中的数 b_{k-1}, \dots, b_0 使得

$$A^k + b_{k-1}A^{k-1} + \dots + b_1A + b_0 = 0.$$

然而 A 在 F 上的极小多项式 $\varphi(x)$ 应该整除多项式 $x^k + b_{k-1}x^{k-1} + \dots + b_1x + b_0$, 从而其次数不大于 $p(x)$ 的次数 k , 从而必有 $\varphi(x) = p(x)$.

1.9 把与A交换的矩阵表示为A的多项式

何时任何与矩阵 A 交换的矩阵总能表示为 A 的多项式? 下面将从变换和矩阵两个角度入手, 对这个问题进行一下深入的探讨, 力求把想法写清楚. 总共分为三个部分, 第一部分是变换的角度, 第二部分是矩阵的角度, 第三部分把二者统一起来. 关键的想法加了黑体以示强调.

1.9.1 变换的角度

如果一个与 A 交换的变换 B 总能表示为 A 的多项式, 那么 A 应该有怎样的性质? 由于 A 的不变子空间也是 $f(A)$ 的不变子空间, 所以我们看到如果

$$V = V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_r$$

是 V 关于 A 的不变子空间直和分解, 那么它其实也是关于 B 的不变子空间直和分解. 换句话说, 一个与 A 交换的变换 B 不能把 V_i 中的向量映到别的 V_j 中去. 从而我们得到

如果

$$V = V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_r$$

是 V 关于 A 的不变子空间直和分解, 那么当 $i \neq j$ 时不存在非零变换 $C: V_i \rightarrow V_j$ 使得 $A_j C = C A_i$. 这里 A_i 表示 A 在 V_i 上的限制.

若不然, 当 k 不等于 i 时定义 B 在所有的 V_k 上都是0, 在 V_i 就是 C , 则不难验证 $AB = BA$, 但是 V_i 不是 B 的不变子空间, B 是不能表示为 A 的多项式的. 这是一个重要的发现, 这让我们想起1.2讨论过的:

引理: 设 A_1, A_2 分别是复数域上 n 维向量空间 V_1 和 m 维向量空间 V_2 上的线性变换, 那么存在非零的线性映射 $B: V_1 \rightarrow V_2$ 使得

$$BA_1 = A_2B$$

的充要条件是 A_1 和 A_2 有共同的特征值.

所以我们得到如下重要结论:

当 A 有不交子空间直和分解时, A 在任何两个不交子空间上的限制不能有共同的特征值.

由于 A 总是可以分解为循环不变子空间的直和, 每个子空间下呈Jordan形, 我们立刻得到 A 的Jordan标准形中属于任何特征值 λ 的Jordan块只能有一块.

这个话的等价说法是

A 的极小多项式与特征多项式相同.

还有另一种说法是:

A 是 V 上的循环变换.

现在我们已经找到了 A 应该满足的必要条件: A 是一个循环变换. 那么这个条件是不是充分的呢? 答案是肯定的:

证明: 设 V 在 A 的作用下成为一个循环空间, v 是一个生成元, 那么循环空间上(一个与 A 交换的)变换由它在生成元 v 处的值完全决定: 由于 V 中的任何向量 m 可以表示为

$\{v, Av, \dots, A^{n-1}v\}$ 的线性组合, 也就是存在多项式 $f(x)$ 使得 $m = f(A)v$. 设 $g(x)$ 使得 $Bv = g(A)v$. 下面证明 $B = g(A)$: 对 V 中任一向量 m , 设 $m = f(A)v$, 那么

$$Bm = Bf(A)v = f(A)Bv = f(A)g(A)v = g(A)f(A)v = g(A)m$$

即对 V 中任一向量 m 有 $Bm = g(A)m$. 从而必有 $B = g(A)$.

从而我们已经从变换的角度完全解决了这一问题. 把它写成

命题1: 任何与 A 交换的矩阵都能写成 A 的多项式的充要条件是 A 是一个循环变换.

1.9.2 矩阵的角度

我们要算一算, 与矩阵 A 交换的矩阵到底有哪些? 首先明确一点, 所有与 A 交换的矩阵构成一个向量空间, 下面来计算这个空间的维数. 取合适的基以后, 不妨假设 A 呈Jordan标准形, 即

$$A = \begin{pmatrix} J_1 & & \\ & J_2 & \\ & & \ddots \\ & & & J_r \end{pmatrix}$$

对于与A交换的矩阵B, 按照A的方式将B分成 r^2 个子块:

$$B = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} & \cdots & B_{1r} \\ B_{21} & B_{22} & \cdots & B_{2r} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ B_{r1} & B_{r2} & \cdots & B_{rr} \end{pmatrix}$$

于是从 $AB = BA$ 得到 r^2 个方程

$$J_i B_{ij} = B_{ij} J_j \quad 1 \leq i, j \leq r$$

当 J_i 对应的特征值 λ_i 与 J_j 对应的特征值 λ_j 不相等的时候, 根据前面的引理1, $B_{ij} = 0$. 而当 $\lambda_i = \lambda_j$ 时,

$$N_i B_{ij} = B_{ij} N_j$$

这里 N_i 形如

$$\begin{pmatrix} 0 & 1 & & & \\ & \ddots & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & \ddots & 1 \\ & & & & 0 \end{pmatrix}$$

那么直接展开就可以得到 B_{ij} 形如上三角分层矩阵:

$$\begin{pmatrix} 0 & \cdots & 0 & b_p & b_{p-1} & \cdots & b_2 & b_1 \\ & & & & b_p & b_{p-1} & \cdots & b_2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \ddots & \ddots & \vdots & \\ & & & & & & b_p & b_{p-1} \\ 0 & \cdots & 0 & \cdots & \cdots & \cdots & 0 & b_p \end{pmatrix}$$

上面给出的是行大于列时的样子, 列等于行的时候的样子是上三角阵

$$\begin{pmatrix} b_p & b_{p-1} & \cdots & b_2 & b_1 \\ & b_p & b_{p-1} & \cdots & b_2 \\ & & \ddots & \ddots & \vdots \\ & & & b_p & b_{p-1} \\ & & & & b_p \end{pmatrix}$$

列小于行的时候类似, 可以看到, B_{ij} 含有 $\min\{B_{ij}$ 的行数, B_{ij} 的列数 $\}$ 个参数. 也就是

$$\min\{J_i \text{的阶数}, J_j \text{的阶数}\}$$

个参数, 这个数还是 J_i, J_j 对应的初等因子的最大公因子的次数. 而整个 B 的参数个数是所有 B_{ij} 参数个数的和. 如果设 $\lambda_1, \dots, \lambda_s$ 是 A 的全部互不相同的特征值, 而 $f_1(\lambda), \dots, f_t(\lambda)$ 是 A 的不变因子, 按照次数的高低从大到小排成 t 行

$$f_1(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{e_{11}} (\lambda - \lambda_2)^{e_{12}} \cdots (\lambda - \lambda_s)^{e_{1s}}$$

$$f_2(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{e_{21}} (\lambda - \lambda_2)^{e_{22}} \cdots (\lambda - \lambda_s)^{e_{2s}}$$

.....

$$f_t(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{e_{t1}} (\lambda - \lambda_2)^{e_{t2}} \cdots (\lambda - \lambda_s)^{e_{ts}}$$

在这里假定所有的 $e_{ij} \geq 0$. 此外还假设 f_1, f_2, \dots, f_t 次数分别是 n_1, n_2, \dots, n_t , 那么 B 的参数个数就是首先对每一列 j , 两两求出第 i 行和第 i' 行对应的初等因子 $(\lambda - \lambda_j)^{e_{ij}}$ 和 $(\lambda - \lambda_j)^{e_{i'j}}$ (有零次多项式没有关系) 的最大公因子的次数, 全部加起来. 然后再将各列所得的结果相加. 注意到这一手续可以对各列同时进行, 也就是可以对各行两两求最大公因子的次数, 然后相加, 所得结果与原来的结果相同. 所以我们得到 B 的参数个数为

$$\sum_{1 \leq i \leq j \leq t} \deg(f_i(x), f_j(x)) = \sum_{1 \leq i \leq j \leq t} n_j = n_1 + 3n_2 + \cdots + (2t-1)n_t$$

这样我们就算出了与 A 交换的矩阵组成的空间的维数:

命题2: 与 A 交换的矩阵构成的向量空间的维数是

$$n_1 + 3n_2 + \cdots + (2t-1)n_t$$

其中 n_i 是 A 的不变因子的次数, 按照从大到小的顺序排列.

注意由于不变因子是不依赖于域的, 所以与 A 交换的矩阵构成的子空间维数也不依赖于域.

注意到总是有

$$n_1 + 3n_2 + \cdots + (2t-1)n_t \geq n_1 + n_2 + \cdots + n_t = n$$

等号成立当且仅当 $t = 1$, 即 A 仅有一个次数大于0的不变因子, 也就是极小多项式等于它的特征多项式, 而这时 A 的多项式在 $M_n(\mathbb{C})$ 中生成的空间也是 n 维的, 以 $I, A, A^2, \dots, A^{n-1}$ 为一组基, 所以这就说明

$$A \text{ 的多项式生成的空间} = \text{与 } A \text{ 交换的矩阵构成的空间}$$

从而从矩阵的角度再次证明了当 A 循环时与 A 交换的矩阵总能表示为 A 的多项式.

1.9.3 一个类似的问题

问题: 方阵 C 和每一个与 A 可交换的方阵都可交换, 求证 C 可以表示为 A 的多项式.

证明: 注意到题中的条件比前面讨论的条件更强, C 不仅仅只和 A 交换, 而且 A 也不见得是循环的. 那么这个强体现在什么地方呢? 回顾前面的讨论, 有一些与 A 交换的变换可以建立 A 的同一特征值的不同Jordan块之间的映射, 这种变换一定不能表示为 A 的多项式, 关键就在于此! 我们说 C 一定不属于这种变换, 那就是

引理2: A 的不变子空间直和分解必定也是 C 的不变子空间直和分解.

证明: 设 V 在 A 的作用下分解为不变子空间的直和

$$V = V_1 \oplus V_2 \oplus \cdots \oplus V_r$$

设 P 是从 V 到 V_1 上的投影, 则不难验证有

$$AP = PA$$

那么根据已知就会有

$$CP = PC$$

所以 V_1 也是 C 的不变子空间, 类似地所有 V_i 都是 C 的不变子空间. 引理得证.

现在立刻想到用上前面的结论, 因为 V 可以分解为循环不变子空间的直和

$$V = \{v_1\} \oplus \{v_2\} \oplus \cdots \oplus \{v_r\},$$

而 C 在每个 $\{v_i\}$ 上的限制 C_i 与 A 在 $\{v_i\}$ 上的限制 A_i 交换, 所以可以表示为 A_i 的多项式 $C_i = g_i(A_i)$. 问题是这些 $g_i(x)$ 相等吗? 如果是同一个多项式 $g(x)$ 那问题就OK了, 在每一个不变子空间上都有 $C = g(A)$, 当然全空间也是. 但是这个不那么显然. 所以得分析的再细一点. 约定每个 $\{v_i\}$ 对应的极小多项式 $f_i(x)$ 是 A 的不变因子, 其中 $\{v_1\}$ 对应的不变因子是 A 的极小多项式 $f_1(x)$, 此外还有 $f_r(x) | \cdots | f_2(x) | f_1(x)$. 我们有

引理3: 存在与 A 交换的变换 B 使得 $Bv_1 = v_2$.

证明: 这个比较好想, 因为 $\{v_1\}$ 和 $\{v_2\}$ 是两个循环子空间, $\{v_2\}$ 的不变因子整除 $\{v_1\}$ 的不变因子, 所以 $\{v_1\}$ 有一个子空间和 $\{v_2\}$ 同构. 这就类似于两个循环群, 如果其中一个的阶数整除另一个, 那么它就同构于另一个的一个子群:

设 $f_1(x) = f_2(x)h(x)$, 考察 $\{v_1\}$ 的关于 A 的不变子空间 $\{h(A)v_1\}$, 它对应的极小多项式是 $f_2(x)$, 所以它和 $\{v_2\}$ 对应的极小多项式相同, 定义

$$\varphi: \{h(A)v_1\} \rightarrow \{v_2\}$$

$$h(A)v_1 \rightarrow v_2$$

不难验证这是一个双射, 而且与A交换. 下面考虑映射

$$v_1 \xrightarrow{h(A)} h(A)v_1 \xrightarrow{\varphi} v_2$$

两个与A交换的变换的复合, 还与A交换. 这就把 v_1 变成了 v_2 .

注: B 在 V_2, \dots, V_r 上可以定义为恒等变换, 零变换等等, 我们要的是局部的“不平凡的”与A交换的变换.

下面完成最后的证明: 根据前面的结论, 存在一个从 $\{v_1\}$ 到 $\{v_2\}$ 的线性变换 X 使得 $Xv_1 = v_2$ 而且 X 与A交换: $XA = AX$, 那么就有 X 与C交换: $CX = XC$. 然而

$$XCv_1 = Xg_1(A)v_1 = g_1(A)Xv_1 = g_1(A)v_2$$

$$CXv_1 = Cv_2$$

所以

$$Cv_2 = g_1(A)v_2 = g_2(A)v_2$$

再引用一遍那句话: 循环空间上(一个与A交换的)变换由它在生成元 v 处的值完全决定. 所以 $g_1(A)$ 和 $g_2(A)$ 相等, 那么 $g_1(x)$ 和 $g_2(x)$ 可以取成相同的多项式. 类似地, 所有的 $g_i(x)$ 全部可以取成同样的多项式.

命题3: 如果变换C与任何与A交换的变换交换, 那么C可以表示为A的多项式.

1.9.4 进一步的解释

设 A, B 分别是复数域上 n 维向量空间 U 和 m 维向量空间 V 上的线性变换, 称线性变换 $f: U \rightarrow V$ 是一个模同态, 如果有

$$f(Au) = Bf(u) \quad u \in U$$

成立. 即 f 保持 A 和 B 的作用. 或者说下图交换:

$$\begin{array}{ccc} u & \rightarrow & Au \\ f \downarrow & & f \downarrow \\ v & \rightarrow & Bv \end{array}$$

换成矩阵的说法就是有 $XA = BX$.

一个最熟悉的例子就是诱导变换

$$\begin{array}{ccc} v & \rightarrow & Av \\ \pi \downarrow & & \pi \downarrow \\ \bar{v} & \rightarrow & \bar{A}v \end{array}$$

模同态同样有同态基本定理

$$U/\text{Ker}f \cong \text{Im}f$$

注意这里的同构不再是简单的向量空间之间的同构, 它保持 A 在 $U/\text{Ker}f$ 上的诱导变换与 B 在 $\text{Im}f$ 上的限制之间的作用.

同态意味着局部的相似. 所以现在可以解释为什么当 A, B 没有共同的特征值时矩阵方程 $AX = XB$ 仅有零解了, 因为有非零解说明 B 在某个非零的商空间上的诱导变换与 A 在某个非零子空间上的限制是相似的, 而相似的变换有相同的特征值, 从而 B 和 A 有共同的特征值.

最后用模的语言把结果表述一下:

向量空间 V 可以看作是一个有限维的 $\mathbb{C}[A]$ -模, 记 $R = \mathbb{C}[A]$, 那么 R 是 V 上的全体线性变换 $\text{End}V$ 的一个子环, 所以可以考虑 R 在 $\text{End}V$ 内的中心化子

$$D = \text{Hom}_R(V, V) = \{B \in \text{End}V : AB = BA\}$$

以及 D 在 $\text{End}V$ 中的中心化子

$$E = \text{Hom}_D(V, V) = \{C \in \text{End}V : CB = BC, \forall B \in D\}$$

对于交换环 $R = \mathbb{C}[A]$, 不难看出有 $R \in E \in D$. 命题1和2说的就是 $R = D$ 当且仅当 A 是循环的, 命题3说的是 $R = E$ 无条件成立.(和具体的 A 没关系) 这个叫做双中心化子性质: 对 R 连求两次中心化子以后又得到了 R . 特别注意对于一般的非交换环上的模, 这几个结论可能都不成立. 双中心化子性质在Wedderburn-Artin的半单代数结构定理中扮演了关键角色.

1.10 A 的多项式的Jordan标准形

已知 A 的标准形和多项式 $f(x)$, 怎样求 $f(A)$ 的标准形? 显然这个问题可以化为对Jordan块 J , 求 $f(J)$ 的标准形. 直观上看, $f(J)$ 会碎裂成一些更小的Jordan块的和. 下面来讨论这一问题: 设

$$J = \begin{pmatrix} \lambda_0 & 1 & & \\ & \lambda_0 & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda_0 \end{pmatrix}_{r \times r}$$

由于Hamilton-Caley定理, 对任何次数大于等于 r 的多项式 $f(x)$, $f(J)$ 总是 I, J, \dots, J^{r-1} 的线性组合, 所以只要对次数小于 r 的多项式定出标准形来.

设 $f(x) = a_0 + a_1(x - \lambda_0) + \cdots + a_{r-1}(x - \lambda_0)^{r-1}$, 那么

$$f(J) = \begin{pmatrix} a_0 & a_1 & \cdots & a_{r-1} \\ 0 & a_0 & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & a_1 \\ 0 & 0 & \cdots & a_0 \end{pmatrix}$$

(这里有一个小技巧, 设 f 是一个多项式, 计算 $f(J)$ 的时候不要直接把 J 带进去硬算, 而是先把 $f(x)$ 在 λ_0 点作 Taylor 展开, 这样直接就能写出 $f(J)$ 来. 还有一个常见的问题是当矩阵 A 与 J 交换的时候证明 A 是 J 的多项式. 在前面已经看到这样的 A 必定是上面的上三角分层矩阵, 所以 $f(x)$ 直接就写出来了.)

其 λ -矩阵

$$\lambda I - f(J) = \begin{pmatrix} \lambda - a_0 & -a_1 & \cdots & -a_{r-1} \\ 0 & \lambda - a_0 & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & -a_1 \\ 0* & 0 & \cdots & \lambda - a_0 \end{pmatrix}$$

显然它的特征多项式是 $D_r \lambda = (\lambda - a_0)^r$, 所以它的初等因子都形如 $(\lambda - a_0)^k, 0 \leq k \leq r$. Jordan 块都是些小的以 a_0 为特征值的子块.

(1) $a_1 \neq 0$. 考察加了*标记的0的代数余子式, 展开以后 $(r-1)!$ 项中除了对角线乘积 $(-a_1)^{r-1}$ 以外都含有 $\lambda - a_0$, 所以在 $a_1 \neq 0$ 的假设下这个余子式与 $\lambda - a_0$ 互素, 这说明 $D_{r-1} = 0$, 所以 $f(J)$ 有唯一的初等因子 $D_r \lambda = (\lambda - a_0)^r$. 这说明 $a_1 \neq 0$ 的时候 $f(J)$ 与 J 有同样的标准形, 仅仅把对角线上的元素换成 $f(\lambda_0)$.

(2) $a_1 = \cdots = a_{k-1} = 0, a_k \neq 0$. 记 $B = f(J) - a_0 I, r_i = \text{rank } B^i, i = 0, 1, \cdots, r-1$. 注意 B^i 这种“严格”分层“上三角矩阵的秩由最靠近主对角线的非零次对角线决定, 与更高的次对角线上的元素无关. 作带余除法

$$r = qk + p, \quad q \geq 1, 0 \leq p < k$$

回忆一下 N 每乘一次幂秩都减少1, 那么 N^k 每乘一次幂秩都减少 k . 而 B^i 与 $(N^k)^i$ 秩相同. 所以 $r_0 = r, r_1 = r - k, r_2 = r - 2k, \cdots, r_q = r - qk$, 再往后就都是0了. 直观上看, 随着乘幂, B 的元素“ k 步 k 步”地向右上角跳跃, 每跳一次秩减少 k , 剩下不足 k 步的时候“一跃为0”. 从而根据计算公式: $f(J)$ 的阶为 i 的 Jordan 块的个数是 $r_{i+1} + r_{i-1} - 2r_i$, 知道 $f(J)$ 的阶为 i 的 Jordan 块的个数是

阶数	0	1	\cdots	$q-1$	q	$q+1$	$q+2$	\cdots
个数	0	0	\cdots	0	$k-p$	p	0	\cdots

这结果很有意思, $f(J)$ 分解为阶数相邻或者相同的一些 Jordan 块. 下面是两个值得记住的推论:

(1)可逆矩阵 A 的任意次幂 A^k 与 A 有完全相同的Jordan形, 仅仅把对角元换成 λ_i^k .

(2)对于不可逆矩阵, 如果特征值0对应的Jordan块都是一阶的, 那么它的平方与 A 有完全相同的Jordan形, 仅仅把对角元换成 λ_i^2 ; 如果特征值0有阶数大于等于2的Jordan块, 那么如果这个块是 $2q$ 阶的, 就分解为2个 q 阶的子块, 如果它是 $2q+1$ 阶的, 就分解为一个 q 阶和一个 $q+1$ 阶的子块.

其实这一段挺深刻的. 线性代数本质上可以说是研究 $F[x]$ 的有限维表示在相似意义下的分类问题, 最后的结论是Jordan标准形: $\mathbb{C}[x]$ 的任何有限维表示都是若干个循环的不可分解模的直和. 很有意思, 上面的结果是说当这个表示限制在子代数 $\mathbb{C}[f(x)]$ 上的时候每个不可分解模又继续“碎裂”了, 而且碎的很规则. 这和域的扩张是对偶的, 当基域变大的时候, $F[x]$ 的每个不可分解模也会变小, 当基域变大成 \mathbb{C} 的时候就稳定下来成为Jordan块了. 另一方面从某个 k 以后 A^k 和 A 具有同样的Jordan形这说明当子代数缩小到一定程度的时候Jordan形也稳定下来了. 能够使得一个代数的所有不可分解模稳定下来的域就叫做分裂域. 复数域是所有多项式的分裂域, 也是其所有不可分解模的分裂域.

2 几个专题

2.1 Frobenius秩不等式的证明

设 A 是数域 \mathbb{F} 上的 $m \times n$ 矩阵, B 是 $n \times k$ 矩阵, C 是 $k \times s$ 矩阵, 则

$$r(AB) + r(BC) \leq r(ABC) + r(B)$$

证法1:

$$\begin{pmatrix} AB & 0 \\ B & BC \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{第二行左乘以}-A\text{加到第一行}} \begin{pmatrix} 0 & -ABC \\ B & BC \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{第一列右乘以}-C\text{加到第二列}} \begin{pmatrix} 0 & -ABC \\ B & 0 \end{pmatrix}$$

比较两端的大小的矩阵秩就得到结论.

证法2: 把 A, B, C 都看成线性变换, 就有

$$\mathbb{F}^s \xrightarrow{C} \mathbb{F}^k \xrightarrow{B} \mathbb{F}^n \xrightarrow{A} \mathbb{F}^m$$

记 $W = \text{Ker} A \cap \text{Im}(B)$, $W' = \text{Ker} A \cap \text{Im}(BC)$, 那么 W' 是 W 的子空间. 现在来看 A 在 $\text{Im}(B)$ 上的限制, 由同态基本定理,

$$\text{Im}(B)/W \cong \text{Im}(AB)$$

同理对 A 在 $\text{Im}(BC)$ 上的限制有

$$\text{Im}(BC)/W' \cong \text{Im}(ABC)$$

计算维数就有

$\dim W = r(B) - r(AB)$, $\dim W' = r(BC) - r(ABC)$, 再由 W' 是 W 的子空间知道 $\dim W' \leq \dim W$. 即得结论.

2.2 北大高代三题

问题 1: (2005 北京大学) 设 A 是数域 F 上的 n 维向量空间上的线性变换, 求证

$$A^3 = I \Leftrightarrow r(I - A) + r(I + A + A^2) = n$$

证明: 给两种做法:

法1: 记 $f(x) = x^3 - 1$, $g(x) = x - 1$, $h(x) = x^2 + x + 1$, 那么 $f(x) = g(x)h(x)$ 且 $(g, h) = 1$,

$$\text{Ker} f(A) = \text{Ker} g(A) \oplus \text{Ker} h(A)$$

于是

$$\begin{aligned} A^3 &= I \\ \Leftrightarrow f(A) &= 0 \\ \Leftrightarrow \text{Ker} f(A) &= V \\ \Leftrightarrow \text{Ker} g(A) \oplus \text{Ker} h(A) &= V \\ \Leftrightarrow n - r(g(A)) + n - r(h(A)) &= n \\ \Leftrightarrow r(I - A) + r(I + A + A^2) &= n \end{aligned}$$

法2: 用前面的正交幂等元的技巧也能做. 虽然结论用不上, 但是方法可以照搬:

注意到存在 $u(x), v(x)$ 使得 $u(x)(1 - x) + v(x)(1 + x^2 + x) = 1$, 考虑大的 $2n$ 阶的方阵

$$\begin{aligned} &\begin{pmatrix} I - A & 0 \\ 0 & I + A + A^2 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{第一列乘以 } u(A) \text{ 加到第二列}} \begin{pmatrix} I - A & u(A)(I - A) \\ 0 & I + A + A^2 \end{pmatrix} \\ &\xrightarrow{\text{第二行乘以 } v(A) \text{ 加到第一列}} \begin{pmatrix} I - A & I \\ 0 & I + A + A^2 \end{pmatrix} \\ &\xrightarrow{\text{第二列乘以 } A - I \text{ 加到第一列}} \begin{pmatrix} 0 & I \\ A^3 - I & I + A + A^2 \end{pmatrix} \\ &\xrightarrow{\text{消去右下角的 } I + A + A^2} \begin{pmatrix} 0 & I \\ A^3 - I & 0 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

所以这个矩阵的秩是 n 当且仅当 $A^3 - I = 0$, 这就得到了证明.

问题 2: (2006北京大学) 设 A, B 是 n 阶矩阵, 证明

$$r(A - ABA) = r(A) + r(I - BA) - n$$

证明实际上是Sylvester秩不等式的证明方法的拷贝.

$$\begin{aligned} & \begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & I - BA \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{第一行左乘以} B \text{ 加到第二行}} \begin{pmatrix} A & 0 \\ BA & I - BA \end{pmatrix} \\ & \xrightarrow{\text{第一列加到第二列}} \begin{pmatrix} A & A \\ BA & I \end{pmatrix} \\ & \xrightarrow{\text{第二行左乘以} -A \text{ 加到第一行}} \begin{pmatrix} A - ABA & 0 \\ BA & I \end{pmatrix} \\ & \xrightarrow{\text{第二列乘以} -BA \text{ 加到第一列}} \begin{pmatrix} A - ABA & 0 \\ 0 & I \end{pmatrix} \end{aligned}$$

以上变换都是初等变换, 均保持秩不变. 从而等式成立.

问题 3: (2007北京大学) A, B 是两个 n 阶矩阵满足 $AB = BA$. 求证

$$r(A) + r(B) \geq r(A + B) + r(AB)$$

证明: 设 X 是齐次线性方程组 $AX = 0$ 的解空间, Y 是齐次线性方程组 $BX = 0$ 的解空间, Z 是齐次线性方程组 $ABX = BAX = 0$ 的解空间, W 是齐次线性方程组 $(A + B)X = 0$ 的解空间, 那么我们有 $X, Y \subset Z$. 从而 $X + Y \subset Z$. 而且 $X \cap Y \subset W$. 由维数公式,

$$\dim X + \dim Y = \dim X \cap Y + \dim(X + Y) \leq \dim W + \dim Z$$

从而

$$n - r(A) + n - r(B) \leq n - r(A + B) + n - r(AB)$$

即

$$r(A) + r(B) \geq r(A + B) + r(AB)$$

2.3 n 维欧式空间中两两夹钝角的向量个数

求证在 n 维欧式空间中两两夹钝角的向量的个数的最大值是 $n + 1$.

证明: 用归纳法分两步, 首先证明至多有 $n + 1$ 个向量两两夹钝角:

$n = 1$ 是显然的, 设命题对 $n - 1$ 维欧式空间成立, 考察 n 维的情形: 如果有 $n + 2$ 个向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{n+2}$ 两两之间夹钝角, 考虑 α_1 及其生成的一维子空间 $\{\alpha_1\}$ 的正交补 M^\perp , 任何 $\alpha_2, \dots, \alpha_{n+2}$ 有唯一的表示

$$\alpha_i = c_i \alpha_1 + \beta_i \quad \beta_i \in M^\perp, i = 2, 3, \dots, n + 2$$

显然 $c_i < 0$. 考察 $n-1$ 维欧式空间 M^\perp 中的 $n+1$ 个向量 $\beta_2, \dots, \beta_{n+2}$, 我们有

$$(\alpha_i, \alpha_j) = (c_i \alpha_1 + \beta_i, c_j \alpha_1 + \beta_j) = c_i c_j |\alpha_1|^2 + (\beta_i, \beta_j)$$

即

$$(\beta_i, \beta_j) = (\alpha_i, \alpha_j) - c_i c_j |\alpha_1|^2 < 0$$

即 $\beta_2, \dots, \beta_{n+2}$ 两两夹钝角, 但 M^\perp 的维数是 $n-1$, 这与归纳假设矛盾! 所以 n 维欧式空间中至多有 $n+1$ 个向量两两夹钝角.

其次证明至少有 $n+1$ 个向量两两夹钝角: 仍是对 n 归纳, $n=1$ 显然, 设 $n-1$ 维的时候结论成立, 考察 n 维的情形:

首先取一个 $n-1$ 维的子空间 M , 根据归纳假设, 在 M 内有 n 个两两夹钝角的向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$, 似乎只要再找一个向量与它们都夹钝角即可. 然而从 $n=1$ 到 $n=2$ 的情形告诉我们这走不通. (验证一下!) 所以要对 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 进行一下微调, 给它们同时加上一个向量. 设 β 是 M^\perp 中的非零单位向量, 取正数 λ 使得其满足

$$-2\lambda^2 > \max\{(\alpha_i, \alpha_j), \quad 1 \leq i < j \leq n\}$$

那么

$$(\alpha_i - \lambda\beta, \beta) = -\lambda < 0$$

$$(\alpha_i - \lambda\beta, \alpha_j - \lambda\beta) = (\alpha_i, \alpha_j) + \lambda^2 < -\lambda^2 < 0$$

从而

$$\alpha_1 - \lambda\beta, \alpha_2 - \lambda\beta, \dots, \alpha_n - \lambda\beta, \beta$$

就是满足要求的 $n+1$ 个向量.

2.4 两个半正定矩阵可以同时合同于对角形

(科大教材523页习题15) 求证两个半正定矩阵可以同时合同于对角矩阵.

证明: 以下约定 A, B 为半正定实矩阵, X, Y 为 $n \times 1$ 矩阵.

引理(1): 如果 A 半正定, 那么 $X'AX = 0$ 等价于 $AX = 0$.

证明: 由于 A 半正定, 所以存在 A 的平方根分解 $A = P'P$, 那么

$$X'AX = 0 \Rightarrow (PX)'(PX) = 0 \Rightarrow PX = 0 \Rightarrow AX = 0.$$

反之 $AX = 0 \Rightarrow X'AX = 0$ 是显然的.

引理(2): 如果半正定矩阵的某个对角元是0, 那么该对角元所在的行和列的所有元素都是0.

证明: 不妨设第 i 个对角元 $a_{ii} = 0$, 那么

$$e_i' A e_i = a_{ii} = 0,$$

由引理1, $e'_i A = A e_i = 0$, 从而 $e'_i A e_j = e'_j A e_i = 0$, 即 $a_{ij} = a_{ji} = 0$. 这说明 A 的第 i 行和第 j 列全是0.

下面进入原命题的证明: 首先半正定性是在合同变换下保持不变的, 而且合同变换的复合仍然是合同变换. 所以首先作合同变换把 A 化成标准形

$$\begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

这时 B 仍然是半正定的, 所以我们不妨从一开始就假设 A 就是如上的标准形, 我们的思路是在保持 A 的形状不变的前提下不断地对 B 作合同变换, 把 B 化成想要的形式. 先把 B 分块:

$$B = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix} \quad B_{12} = B_{21}$$

这里的子块 B_{11} 和 B_{22} 都是对称的, 从而可以选取 $r \times r$ 正交矩阵 T_1 和 $(n-r) \times (n-r)$ 正交矩阵 T_2 使得 $T'_1 B_{11} T_1$ 和 $T'_2 B_{22} T_2$ 都是对角形:

$$T'_1 B_{11} T_1 = \begin{pmatrix} D_1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, \quad T'_2 B_{22} T_2 = \begin{pmatrix} D_2 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

这里 D_1, D_2 是对角线上都不是0的对角形, 那么在矩阵

$$\begin{pmatrix} T_1 & 0 \\ 0 & T_2 \end{pmatrix}$$

的合同变换下, A 保持不变, 仍是原来的标准形, B 变为

$$\begin{pmatrix} D_1 & 0 & C & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ C & 0 & D_2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

其中

$$\begin{pmatrix} C & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

是 $B_{12} = B_{21}$ 在合同变换后的结果, 注意到根据引理2, 它们必须是这种形式. 然后用合同变换把 C 干掉:

$$\begin{pmatrix} E & 0 & -CD_2^{-1} & 0 \\ 0 & E & 0 & 0 \\ 0 & 0 & E & 0 \\ 0 & 0 & 0 & E \end{pmatrix} \begin{pmatrix} D_1 & 0 & C & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ C & 0 & D_2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} E & 0 & 0 & 0 \\ 0 & E & 0 & 0 \\ -CD_2^{-1} & 0 & E & 0 \\ 0 & 0 & 0 & E \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} D_1 - CD_2^{-1} & 0 & C & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & D_2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

注意由于 C, D_2 都是对角矩阵, 所以它们既对称又可以交换, 从而 $(CD_2^{-1})' = CD_2^{-1}$, 而且在

$$\begin{pmatrix} E & 0 & 0 & 0 \\ 0 & E & 0 & 0 \\ -CD_2^{-1} & 0 & E & 0 \\ 0 & 0 & 0 & E \end{pmatrix}$$

的合同变换下 A 仍然保持标准形不变. 这个时候由于 $D_1 - CD_2^{-1}C, D_2$ 都是对角矩阵, 所以

$$\begin{pmatrix} D_1 - CD_2^{-1}C & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & D_2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

是对角矩阵, 这就把 A, B 同时化为了对角形.

2.5 实Jordan块的开平方问题

设 J 是一个Jordan块:

$$A = \begin{pmatrix} a & 1 & & \\ & a & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & a \end{pmatrix}_{n \times n}$$

其中 a 是实数. 如果存在 n 阶实矩阵 B 使得 $B^2 = J$, 就称 J 可以在实数域内开平方. 在下面的讨论中将反复用到两个结论:

结论(1): (1.8.1)实矩阵复相似等价于实相似.

结论(2): 如果实矩阵 A 复相似于一个实矩阵 B 的平方, 则 A 可以在实数域内开平方.

(2)的证明: 根据(1)可知存在实可逆矩阵 T 使得 $T^{-1}B^2T = A$, 即 $(T^{-1}BT)^2 = A$, 从而 A 可以在实数域内开平方.

命题1 当 $a > 0$ 时 J 可以在实数域内开平方.

证明: 考察

$$B = \begin{pmatrix} \sqrt{a} & 1 & & \\ & \sqrt{a} & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \sqrt{a} \end{pmatrix}_{n \times n}$$

根据1.10的结论, B^2 的Jordan标准形就是 J , 所以 B^2 与 J 相似. 从而根据结论(2) J 可以开平方. 这个问题还有一个解法: 记 $J = aI + N$, 则 $N^n = 0$. 考虑 $\sqrt{x+a}$ 的 n 次Taylor多项式 $P(x)$,

则 $P(x)^2 - (x + a) = x^m Q(x)$, 这里 $Q(x)$ 也是一个多项式. 我们还有 $P(x), Q(x)$ 都是实系数的. 那么

$$P(N)^2 = N + aI + N^n Q(N) = N + aI = J$$

所以 $B = P(N)$ 满足要求.

这个证法实际上给出了 B 的计算方法.

命题2 当特征值为 $-a(a > 0)$ 时 J 不能在实数域内开平方.

证明: 若不然, 设实矩阵 $B^2 = A$, 那么 B 的特征值为 \sqrt{ai} 或 $-\sqrt{ai}$, 由于实矩阵的复特征根成对出现, 所以必然一半是 \sqrt{ai} , 一半是 $-\sqrt{ai}$. 所以 B 的 Jordan 标准形至少含有两个子块. 但是根据 1.10 的结论, B^2 的 Jordan 标准形与 B 的标准形形状完全一样, 仅仅对角线上的元素有所不同, 所以 B^2 的标准形当中也应该至少有两个子块, 这就导致了矛盾.

命题3 当 a 等于 0 时如果 A 的阶数大于 1 则 A 不能在实数域内开平方.

还是用 1.10 的结论, B 的特征值也都是 0, 而且一定有阶数大于 1 的子块 (否则 $B = 0$, 不可能.) 而 0 对应的 Jordan 块在平方以后会分解为阶数相等或者相邻的两个子块, 这就导致了矛盾.

这个命题也可以不用 1.10 的结论做, 设 $B^2 = N$, 那么 $B^{2n-2} = N^{n-1} \neq 0, B^{2n} = N^n = 0$. 但是 $B^{2n} = 0$ 意味着 $B^n = 0$, 从而 $n \geq 2$ 时有 $B^{2n-2} = B^n B^{n-2} = 0$, 矛盾!

下面讨论何时一个特征根都是实数的方阵 A 可以在实数域内开平方. 根据结论 (2), 这只要考虑 A 的 Jordan 标准形何时可以在实数域内开平方.

先看必要性, 看看要使得 A 能开平方的话 A 应该满足什么条件.

必要性之一 A 的任一负特征值 $-a(a > 0)$ 对应的任一阶 Jordan 块必定出现偶数次 (成对出现).

证明: 如果 $B^2 = A$ 的话考察 B 的标准形: \sqrt{ai} 对应的 i 阶 Jordan 块的个数是

$$\text{rank}(B - \sqrt{ai}I)^{i-1} + \text{rank}(B - \sqrt{ai}I)^{i+1} - 2\text{rank}(B - \sqrt{ai}I)^i$$

由于把一个矩阵的元素都取复共轭以后不改变矩阵的秩, 所以这个个数还等于

$$\text{rank}(B + \sqrt{ai}I)^{i-1} + \text{rank}(B + \sqrt{ai}I)^{i+1} - 2\text{rank}(B + \sqrt{ai}I)^i$$

所以 B 的特征值为 \sqrt{ai} 的 Jordan 块和特征值为 $-\sqrt{ai}$ 的 Jordan 块是一一对应的, 平方以后就是 A 的特征值为 $-a$ 的 Jordan 块成对出现. (再一次用到 1.10 最后的推论.)

必要性之二 A 的 0 特征值对应的 Jordan 块可以两两组对为

$$(J_1, J_2), (J_3, J_4), \dots, (J_{2k-1}, J_{2k}), 0, \dots, 0$$

使得每一对 (J_{2i-1}, J_{2i}) 中 J_{2i-1} 和 J_{2i} 的阶数要么相等, 要么相邻. 这里 J_{2i-1}, J_{2i} 中至少有一个的阶要大于 1.

证明: 1.10 最后的推论说的就是这个.

我们说以上两个必要性还是充分的, 也就是满足上面两个必要条件的 A 一定可以在实数域内

开平方:

由于命题1, 只需要考虑划去正特征值对应的Jordan块后剩下的部分的开平方问题. 把0特征值对应的Jordan块和负特征值对应的Jordan块分开来考虑: 如果0对应的Jordan块有划分

$$(J_1, J_2), (J_3, J_4), \dots, (J_{2k-1}, J_{2k}), 0, \dots, 0$$

不妨取出 (J_1, J_2) 来, 如果 J_1, J_2 的阶都是 r , 那么考虑 $2r \times 2r$ 的方阵

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & & \\ & 0 & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & 0 \end{pmatrix}_{2r \times 2r}$$

它平方以后分解为2个阶为 r 的子块, 也就是分解为 J_1 和 J_2 的和. 从而 $\text{diag}\{J_1, J_2\}$ 可以开平方. 如果 J_1, J_2 的阶一个是 r , 一个是 $r+1$ 的话情况类似. 所以0特征值对应的Jordan块整体 $\text{diag}\{J_1, J_2, \dots, J_{2k-1}, J_{2k}, 0, \dots, 0\}$ 可以开平方. 下面只要处理负特征值对应的Jordan块开平方的问题. 由于负特征值对应的Jordan块总是成对出现, 所以只要证明矩阵

$$C = \begin{pmatrix} J & 0 \\ 0 & J \end{pmatrix} \quad \text{其中} \quad J = \begin{pmatrix} -a & 1 & & \\ & -a & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & -a \end{pmatrix}$$

可以在实数域内开平方. 考察矩阵

$$B = \begin{pmatrix} J_1 & 0 \\ 0 & J_2 \end{pmatrix} \quad J_1 = \begin{pmatrix} \sqrt{ai} & 1 & & \\ & \sqrt{ai} & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \sqrt{ai} \end{pmatrix} \quad J_2 = \begin{pmatrix} -\sqrt{ai} & 1 & & \\ & -\sqrt{ai} & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & -\sqrt{ai} \end{pmatrix}$$

那么 B^2 复相似于 C , 如果能够证明 B 复相似于一个实矩阵 D , 那么 C 复相似于实矩阵 D^2 , 从而 C 实相似于 D^2 , C 可以开平方, 从而负特征值对应的Jordan块整体可以开平方.

B 复相似于一个实矩阵的证明: 记

$$U = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} I_n & -iI_n \\ I_n & iI_n \end{pmatrix}$$

则 U 是酉矩阵: $UU^* = I$. 直接计算验证

$$U^{-1} \begin{pmatrix} \sqrt{ai}I & 0 \\ 0 & -\sqrt{ai}I \end{pmatrix} U = \begin{pmatrix} 0 & \sqrt{ai}I \\ -\sqrt{ai}I & 0 \end{pmatrix}$$

$$U^{-1} \begin{pmatrix} N & 0 \\ 0 & N \end{pmatrix} U = \begin{pmatrix} N & 0 \\ 0 & N \end{pmatrix}$$

$$U^{-1}BU = \begin{pmatrix} N & \sqrt{a}I \\ -\sqrt{a}I & N \end{pmatrix}$$

从而 B 复相似于一个实矩阵.

至此完成了特征值都是实数的实矩阵在实数域内开平方的全部讨论.

3 问题集

问题 1: (Hamilton-Caley 定理) 设 A 是 V 上的线性变换, f 是 A 的特征多项式, 那么 $f(A) = 0$.

问题 2: 若数域 \mathbb{R} 上的方阵 A 的迹 $\text{tr} A = 0$, 求证 A 相似于一个对角线上都是 0 的方阵.

问题 3: 设 A 是 $m \times n$ 矩阵, B 是 $n \times m$ 矩阵. 求证存在 $m \times n$ 矩阵 C 使得 $A = ABC$ 当且仅当 $r(A) = r(AB)$.

问题 4: 设 A, B 是两个 n 阶方阵, $AB = BA$, 且 A 是幂零的, 求证 $|A + B| = |B|$.

问题 5: 实的 n 维向量空间 V 上是否存在线性变换 A 使得 $A^2 = -I$?

问题 6: 对怎样的正整数 n , 存在有理数域 \mathbb{Q} 上的 $n \times n$ 矩阵 A 满足 $A^4 - A^3 + 2A + 1 = 0$?

问题 7: 设 A, B 是 n 阶正交矩阵且 $|A| = -|B|$, 求证 $|A + B| = 0$.

问题 8: 设 A, B 是两个奇数阶的实方阵且 $AB = BA$, 求证 A, B 有共同的特征向量.

问题 9: 设 A, B 是数域 F 上的 n 阶方阵, 若 $I - BA$ 可逆, 则 $I - AB$ 也可逆, 并求其逆.

问题 10: 设 n 阶方阵 A 满足 $A + A' = I$, 求证 A 可逆.

问题 11: 求证不存在正交矩阵 A, B 满足 $A^2 = AB + B^2$.

问题 12: 设 A, B 都是 n 阶幂等矩阵: $A^2 = A, B^2 = B$, 而且 $I - A - B$ 可逆. 求证 $\text{tr}(A) = \text{tr}(B)$.

问题 13: 求证 n 阶实矩阵 A 是对称矩阵的充要条件是 $A^2 = A'A$.

问题 14: 设 $A, B \in M_n(\mathbb{R})$ 且 A, B 对称. 求证

$$\text{tr}[(AB)^2] \leq \text{tr}(A^2 B^2)$$

问题 15: (2006中科院) 设 a 为实数,

$$A = \begin{pmatrix} a & 1 & & \\ & a & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & a \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{100 \times 100}$$

求 A^{50} 的第一行元素之和.

问题 16: 设 A, B 是 n 阶实方阵满足 $A'A = B'B$, 求证存在正交矩阵 O 使得 $B = AO$.

问题 17: 设 A, B 为 n 阶实正交方阵, 证明: $|A| = |B|$ 当且仅当 $n - r(A + B)$ 为偶数.

问题 18: 设 A, B 是实方阵且 A, B 的特征值都是正数, $A^2 = B^2$, 求证 $A = B$.

问题 19: 设 A, B 是数域 F 上的 n 阶方阵且满足 $AB = BA = 0, r(A) = r(A^2)$, 求证

$$r(A + B) = r(A) + r(B)$$

问题 20: 判断 n 阶实矩阵

$$A = \begin{pmatrix} & & & a_1 \\ & & & a_2 \\ & & \ddots & \\ & a_{n-1} & & \\ a_n & & & \end{pmatrix}$$

何时在实数域内相似于对角形.

问题 21: 设 A 是欧式空间 V 上的正交变换, 且 $\det A = 1$. 求证存在 V 上的正交变换 B 使得 $A = B^2$.

问题 22: 设 A, B 为 n 阶方阵, 求证 $r(A + B) = r(A) + r(B)$ 的充要条件是存在可逆方阵 P, Q 使得

$$\begin{aligned} PAQ &= \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \\ PBQ &= \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & E_s \end{pmatrix} \end{aligned}$$

其中 r, s 分别是 A, B 的秩, $r + s \leq n$.

问题 23: 设 A 是数域 F 上的 n 阶方阵, 而且 A 的秩是 r , 求证 A 的极小多项式的次数至多是 $r + 1$.

问题 24: 设 A, C 是 n 阶正定矩阵, 而且矩阵方程 $AX + XA = C$ 有唯一的解 B , 求证 B 也是正定的.

问题 25: 已知 A, B 都是 n 阶复方阵, 且 $AB - BA$ 是 A 和 B 的线性组合, 求证 A, B 可以同时上三角化.

问题 26: A, B 都是 n 阶半正定矩阵, 求证 AB 的特征值都是实数.

问题 27: 已知 n 阶复矩阵 A 的特征值互不相同, 求证与 A 交换的方阵可以表示为 A 的多项式.

问题 28: 设 A, B 是 n 阶方阵且 B 可逆, $r(I - AB) + r(I + BA) = n$, 求证 A 也可逆.

问题 29: 设 A, B 是两个 n 阶矩阵满足 $r(A+B) = r(A) + r(B)$, 且 $A+B$ 是幂等的. 求证 A 和 B 也都是幂等矩阵而且 $AB = BA = 0$.

问题 30: (中科院2007) 设二次型 $f = x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 + 2ax_1x_2 + 2x_1x_3 + 4bx_2x_3$ 通过正交变换化成标准形 $f = y_2^2 + 2y_3^2$, 求参数 a, b 及所用的正交变换.

4 问题集解答

解答 1: 对空间 V 的维数 n 归纳, $n = 1$ 显然. 设 $n - 1$ 的时候成立, 取一个特征向量 $A\alpha = \lambda\alpha$, 将 α 扩充为 V 的一组基, 在这组基下 A 的矩阵形如

$$\begin{pmatrix} \lambda & C \\ 0 & A_1 \end{pmatrix}$$

其中 A_1 是 A 在商空间 $\bar{V} = V/\{\alpha\}$ 上的诱导变换对应的矩阵. 设 A_1 的特征多项式为 $g(x)$, 那么 $f(x) = (x - \lambda)g(x)$. 根据归纳假设, $g(A_1)\bar{V} = 0$, 即 $g(A_1)(v + \{\alpha\}) = g(A)v + \{\alpha\} = 0$. 这说明对任何向量 $v \in V$, $g(A)v \in \{\alpha\}$, 然而注意到 $(A - \lambda I)\alpha = 0$, 所以对任何 $v \in V$,

$$f(A)v = (A - \lambda I)g(A)v \subset (A - \lambda I)\{\alpha\} = 0$$

得证.

解答 2: 由于 A 不是数量矩阵, 所以存在向量 α 使得 α 与 $A\alpha$ 线性无关. 扩充为一组基 $\alpha, A\alpha, \beta_1, \dots, \beta_{n-2}$, 则在这组基下 A 的矩阵形如

$$A = \begin{pmatrix} 0 & a_{12} \cdots & a_{1n} \\ 1 & a_{22} \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & a_{n2} \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & M \\ N & B \end{pmatrix}$$

其中 B 的迹仍是 0, 对 B 用归纳假设即可. 注意这个结论不依赖于基域.

解答 3: \Rightarrow :

$$r(A) = r(ABC) \leq r(AB) \leq r(A)$$

等号必须全部成立, 从而 $r(A) = r(AB)$.

\Leftarrow : 如果 $r(A) = r(AB)$, 注意到 AB 的列向量是 A 的列向量的线性组合, 从而 $r(A) = r(AB)$ 说明 A 和 AB 的列向量是等价的, 它们可以互相线性表出. 那么设 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 是 A 的列向量, 每个非齐次线性方程组

$$ABX = \alpha_i$$

都是有解 X_i 的. 把 X_1, \dots, X_n 作为列向量排成矩阵 C , 就有 $ABC = A$. 得证.

解答 4: n 是偶数的时候有, n 是奇数的时候就没有. 显然 A 的特征根只有 $\pm i$, 而奇数阶矩阵必有实特征根, 所以 n 不能是奇数. 至于偶数的情形,

$$A = \begin{pmatrix} 0 & I_n \\ -I_n & 0 \end{pmatrix}$$

就满足要求.

注: 实际上任何满足 $A^2 + I = 0$ 的实方阵都相似于上面的矩阵. 这是因为 A 在复数域内可以对角化为

$$A = \begin{pmatrix} iI_n & 0 \\ 0 & -iI_n \end{pmatrix}$$

那么用酉矩阵

$$U = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} I_n & -iI_n \\ I_n & iI_n \end{pmatrix}$$

作相似变换

$$U^{-1}AU = \begin{pmatrix} 0 & I_n \\ -I_n & 0 \end{pmatrix}$$

从而 A 复相似于

$$\begin{pmatrix} 0 & I_n \\ -I_n & 0 \end{pmatrix}$$

当然也就实相似于这个实矩阵.

解答 5: $n = 1, 2, 3$ 的时候没有, $n \geq 4$ 的时候一定有. 这是因为 $f(x) = x^4 - x^3 + 2x + 1$ 是有理数域上的不可约多项式(作代换 $y = x - 1$ 后用爱森斯坦判别法). 所以 $n \leq 3$ 的时候 A 的极小多项式次数也小于等于3, 又要整除 $f(x)$, 不可能. $n \geq 4$ 的时候用Frobenius标准形不难构造所要求的矩阵.

解答 6: 考虑正交矩阵 AB^{-1} , 问题是说第二类正交变换必有 -1 为其特征值.

解答 7: 由于 $AB = BA$, 所以 A, B 可以同时上三角化; 再由于 A 是幂零的, 所以 A 的特征值全是0, 从而 $|A + B| = |B|$.

解答 8: 证明: 关键是看到 A 有一个奇数维的实的根子空间 W , 易见 W 也是 B 的不变子空间, B 限制在 W 上还是一个奇数次的线性变换, 所以只要在 W 中去看问题, 问题转化为

设 A, B 是两个奇数阶的实方阵且 $AB = BA$, A 的特征值都是实数, 求证 A, B 有共同的特征向量.

这个时候调过来看 B : B 必定有实的特征子空间 N , 由于交换性所以 N 还是 A 的不变子空间. A 限制在其上必有复特征值和复特征向量, 但是由于 A 的特征值都是实

数, 所以对应的特征向量也是实的, 这就找到了共同的特征向量.

解答 9: 首先用纯形式的推导出这个逆来. 把矩阵看成数:

$$\begin{aligned}(I - AB)^{-1} &= I + AB + (AB)^2 + \cdots \\ &= I + A(I + BA + (BA)^2 + \cdots)B \\ &= I + A(I - BA)^{-1}B\end{aligned}$$

所以 $(I - AB)^{-1} = I + A(I - BA)^{-1}B$, 这就从形式上找出来了结果, 剩下的只是验证而已.

解答 10: 问题本质就是 A 可以表示为一个正定矩阵 $(I/2)$ 与一个反对称矩阵的和, 所以行列式大于 0. 但是有更简洁的证法: 对于非零的 n 维向量 X 总有 $X'X = X'(A + A')X = 2X'AX > 0$, 所以必然 A 可逆.

解答 11: 在等式两边左乘以 A^{-1} , 右乘以 B^{-1} 可得 $AB^{-1} = I + A^{-1}B$. 即 $AB' = I + A'B$. 两边求迹:

$$\text{tr}(AB') = n + \text{tr}(A'B)$$

但是

$$\text{tr}AB' = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij}b_{ij} = \text{tr}A'B$$

(或者 $\text{tr}AB' = \text{tr}B'A = \text{tr}(B'A)' = \text{tr}A'B$)

从而 $0 = n$, 矛盾!

解答 12: 只要注意到 $(I - A - B)A = B(I - A - B)$ 就可得到 A, B 相似.

解答 13: 两边求迹:

$$\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij}a_{ji} = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij}^2$$

两边乘以 2:

$$\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n 2a_{ij}a_{ji} = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n 2a_{ij}^2 = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij}^2 + a_{ji}^2$$

变形:

$$\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n (a_{ij} - a_{ji})^2 = 0$$

从而 $a_{ij} = a_{ji}$, 即 A 对称.

或者也可以利用 $\text{tr}(A - A')(A - A')' \geq 0$ 且等号成立当且仅当 $A = A'$.

解答 14: 令 $C = AB - BA$, 则 $\text{tr}CC' \geq 0$, 展开整理:

$$\text{tr}(ABBA + BAAB) \geq \text{tr}(ABAB + BABA)$$

由于 $\text{tr}(ABB \cdot A) = \text{tr}(A \cdot ABB) = \text{tr}(A^2B^2)$, $\text{tr}(B \cdot AAB) = \text{tr}(AAB \cdot B) = \text{tr}(A^2B^2)$, 所以

$$\text{tr}(ABBA + BAAB) = 2\text{tr}(A^2B^2)$$

同理可得 $\text{tr}(ABAB + BABA) = 2\text{tr}[(AB)^2]$. 从而问题得证.

解答 15: 用 1.10 中讲过的计算技巧, 设 $x^{50} = a_0 + a_1(x - a) + \cdots + a_{50}(x - a)^{50}$, 那么

$$A^{50} = \begin{pmatrix} a_0 & a_1 & \cdots & a_{50} & \cdots & 0 \\ & a_0 & a_1 & \ddots & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & \ddots & \ddots & a_{50} \\ & & & \ddots & \ddots & \vdots \\ & & & & \ddots & a_1 \\ & & & & & a_0 \end{pmatrix}$$

第一行元素之和就是 $a_0 + a_1 + \cdots + a_{50} = (a + 1)^{50}$.

解答 16: 设 A 的列向量为 $A = (\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n)$, B 的列向量为 $B = (\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_n)$. 那么 $A'A = B'B$ 说明 $(\alpha_i, \alpha_j) = (\beta_i, \beta_j)$. 所以问题的本质暴露出来了:

设 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n, \beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_n$ 是两组列向量满足 $(\alpha_i, \alpha_j) = (\beta_i, \beta_j)$, 要证明存在正交变换 O 使得 $O\alpha_i = \beta_i$. 不妨设 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_r$ 是 $\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_n$ 中的线性极大无关组, 那必有 $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_r$ 是 $\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_n$ 中的线性极大无关组. 记 $M = \{\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_r\}$, $N = \{\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_r\}$. 取 M^\perp 和 N^\perp 中的标准正交基 $\{x_i\}$ 和 $\{y_j\}$ 将它们分别扩充为 \mathbb{R}^n 的一组基:

$$\alpha_1, \alpha_2, \cdots, \alpha_r, x_{r+1}, \cdots, x_n$$

$$\beta_1, \beta_2, \cdots, \beta_r, y_{r+1}, \cdots, y_n$$

定义 O 为 $O\alpha_i = \beta_i, 1 \leq i \leq r, Ox_i = y_i, r+1 \leq i \leq n$. 那么 O 是一个保距变换, 从而是正交变换, 这就证明了结论.

解答 17: 考察正交矩阵 $C = AB^{-1}$, 那么 $r(A + B) = r(C + I)$, 而且 $n - r(C + I)$ 就是 C 的特征值中 -1 的个数. 所以 C 是第一类的当且仅当 C 的特征值中 -1 的个数为偶数.

解答 18: 我们有

$$A(A - B) = -(A - B)B$$

如果 $A - B$ 不是 0 的话 A 和 $-B$ 应当有共同的特征值, 这不可能, 从而必有 $A - B = 0$, 即 $A = B$, 得证.

注: 从这个证明方法可以看出来当 A, B 的特征值的实部大于 0 时结论也成立. 甚至条件改为“ A, B 的特征值的凸包不包含原点”时结论也成立.

解答 19: 思路: 只要证明 $r(A + B) \geq r(A) + r(B)$ 即可. 用老办法, 从

$$\begin{pmatrix} A + B & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

出发, 通过初等变换化为形如

$$\begin{pmatrix} B & * \\ 0 & A \end{pmatrix}$$

的矩阵, 就得到了结论. 在变换前先注意两点:

(1) 由于 A^2 的列向量都是 A 的列向量的线性组合, 所以 $r(A) = r(A^2)$ 说明 A 的列向量组和 A^2 的列向量组是等价的, 也就是 A 的列向量可以被 A^2 的列向量线性表示出来. 设 α_i 是 A 的第 i 个列向量, 那么线性方程组

$$A^2 X = \alpha_i$$

有解 X_i , 令 $n \times n$ 矩阵 $P = (X_1, X_2, \dots, X_n)$, 那么 $A^2 P = A$.

(2) 其次根据熟知的结论当 $r(A) = r(A^2)$ 时有 $r(A) = r(A^2) = r(A^3) = \dots$

证明: 在 Frobenius 不等式

$$r(B) + r(ABC) \geq r(AB) + r(BC)$$

中令 $B = C = A$ 就不难得出结论.

下面进行变换:

$$\begin{aligned} & \begin{pmatrix} A + B & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{第一行左乘以 } A \text{ 加到第二行}} \begin{pmatrix} A + B & 0 \\ A^2 & 0 \end{pmatrix} \\ & \xrightarrow{\text{第一列右乘以 } A \text{ 加到第二列}} \begin{pmatrix} A + B & A^2 \\ A^2 & A^3 \end{pmatrix} \\ & \xrightarrow{\text{第二列右乘以 } -X \text{ 加到第一列}} \begin{pmatrix} B & A^2 \\ 0 & A^3 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

从而 $r(A + B) \geq r(B) + r(A^3) = r(B) + r(A^2)$.

另证: 首先 $r(A) = r(A^2)$ 说明

$$V = \text{Ker} A \oplus \text{Im} A$$

其次不难证明有 $\text{Ker}(A + B) = \text{Ker} A \cap \text{Ker} B$, $\text{Im} A \subset \text{Ker} B$. 从而

$$\text{Ker} B = (\text{Ker} B \cap \text{Ker} A) \oplus (\text{Ker} B \cap \text{Im} A) = \text{Ker}(A + B) \oplus \text{Im} A$$

两边计算维数就得结论.

解答 20: 设 n 维向量空间 V 上的线性变换 A 在基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 下的矩阵为 A . 那么

$$A\varepsilon_i = a_{n-i+1}\varepsilon_{n-i+1}, \quad A\varepsilon_{n-i+1} = a_i\varepsilon_i,$$

令 $M_i = L(\varepsilon_i, \varepsilon_{n-i+1})$, 则 M_i 为 A 的二维不变子空间.

(1) 如果 $n = 2m$ 为偶数, 那么

$$V = M_1 \oplus M_2 \oplus \dots \oplus M_m$$

所以 A 可以对角化当且仅当 A 在每一个 M_i 上的限制 $A|_{M_i}$ 可以对角化. $A|_{M_i}$ 在基 $\varepsilon_i, \varepsilon_{n-i+1}$ 下的矩阵为

$$A_i = \begin{pmatrix} 0 & a_i \\ a_{n-i+1} & 0 \end{pmatrix}$$

如果 $a_i = a_{n-i+1} = 0$, 那么 A_i 自然是对角矩阵, 如果 a_i, a_{n-i+1} 中恰好有一个是0, 那么 A_i 是Jordan 形, 不能对角化. 如果 a_i, a_{n-i+1} 都不是0, 那么 $a_i a_{n-i+1} < 0$ 时 A_i 不能对角化, 因为这时 A_i 在实数域内没有特征根. 而 $a_i a_{n-i+1} > 0$ 时 A_i 可以对角化, 因为这时 A_i 有两个互异的特征根.

(2) $n = 2m + 1$ 是奇数, 那么

$$V = M_1 \oplus M_2 \oplus \dots \oplus M_m \oplus \{\varepsilon_{m+1}\}$$

可见重复上面的讨论即可.

解答 21: 首先存在一组标准正交基使得 A 在这组基下的矩阵形如

$$A = \begin{pmatrix} \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix} & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & \begin{pmatrix} -1 & \\ 0 & -1 \end{pmatrix} & & \\ & & & 1 & \\ & & & & \ddots \\ & & & & & 1 \end{pmatrix}$$

注意由于 $\det A = 1$, 所以 A 的特征值中 -1 的个数是偶数, 所以可以把特征值中的 -1 两两组合使得 A 成为上面的形状. 现在根据旋转的几何直观不难有

$$\begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos \frac{\theta}{2} & -\sin \frac{\theta}{2} \\ \sin \frac{\theta}{2} & \cos \frac{\theta}{2} \end{pmatrix}^2$$

$$\begin{pmatrix} -1 & \\ 0 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos \frac{\pi}{2} & -\sin \frac{\pi}{2} \\ \sin \frac{\pi}{2} & \cos \frac{\pi}{2} \end{pmatrix}^2$$

可见只要令

$$B = \begin{pmatrix} \begin{pmatrix} \cos \frac{\theta}{2} & -\sin \frac{\theta}{2} \\ \sin \frac{\theta}{2} & \cos \frac{\theta}{2} \end{pmatrix} & & & \\ & \ddots & & \\ & & \begin{pmatrix} \cos \frac{\pi}{2} & -\sin \frac{\pi}{2} \\ \sin \frac{\pi}{2} & \cos \frac{\pi}{2} \end{pmatrix} & \\ & & & 1 & \\ & & & & \ddots & \\ & & & & & 1 \end{pmatrix}$$

即可.

解答 22: 周老师的巧妙证明:

只证必要性: 可以先选 P, Q 使得

$$PAQ = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

所以不妨假设 A 就是标准形, 下面证明可以用初等变换不改变 A 的形状, 把 B 变成想要的形状.

设

$$\begin{aligned} B &= \begin{pmatrix} B_1 & B_2 \\ B_3 & B_4 \end{pmatrix} \\ A + B &= \begin{pmatrix} E_r + B_1 & B_2 \\ B_3 & B_4 \end{pmatrix} \\ s = r(B) &\geq r \begin{pmatrix} B_2 \\ B_4 \end{pmatrix} \geq r(A + B) - r = s \end{aligned}$$

第二个不等号是因为从 $A + B$ 中删去前 r 列秩最多减少 r .

所以

$$r \begin{pmatrix} B_2 \\ B_4 \end{pmatrix} = r(B)$$

从而有列变换

$$B = \begin{pmatrix} B_1 & B_2 \\ B_3 & B_4 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{列的变换}} \begin{pmatrix} 0 & B_2 \\ 0 & B_4 \end{pmatrix}$$

同理

$$r \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ B_3 & B_4 \end{pmatrix} = r(B)$$

所以有行变换

$$B = \begin{pmatrix} B_1 & B_2 \\ B_3 & B_4 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{行的变换}} \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ B_3 & B_4 \end{pmatrix}$$

注意这两个变换不改变 A 的形状. 由于行列变换可以互换, 所以

$$B = \begin{pmatrix} B_1 & B_2 \\ B_3 & B_4 \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{行, 列的变换}} \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & B_4 \end{pmatrix}$$

B 可以继续化为标准形, 而且不改变 A 的形状.

$$B = \begin{pmatrix} B_1 & B_2 \\ B_3 & B_4 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & B_4 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & E_s \end{pmatrix}$$

这就完成了证明.

解答 23: 设 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_{n-r}$ 是 $AX = 0$ 的一组基础解系, 扩充为 \mathbb{F}^n 的一组基 $\eta_1, \dots, \eta_{n-r}, \xi_1, \dots, \xi_r$, 那么在这组基下 A 的矩阵形如

$$A = \begin{pmatrix} 0 & A_1 \\ 0 & B_1 \end{pmatrix}$$

这里 $A_1 \in \mathbb{M}_{(n-r) \times r}(\mathbb{F})$, $B_1 \in \mathbb{M}_{r \times r}(\mathbb{F})$. 容易验证

$$A^k = \begin{pmatrix} 0 & A_1 B_1^{k-1} \\ 0 & B_1^k \end{pmatrix}$$

现在 B_1 是一个 r 阶方阵, 其极小多项式 $p(x)$ 的次数至多为 r , 那么

$$Ap(A) = \begin{pmatrix} 0 & A_1 p(B_1) \\ 0 & B_1 p(B_1) \end{pmatrix} = 0$$

所以 A 的极小多项式的次数至多是 $r + 1$. 问题得证.

解答 24: 显然 B' 也是解, 所以由解的唯一性知道 $B = B'$, 即 B 对称. 所以只要再证明 B 的特征值都大于0即可. 设 λ 是 B 的特征值: $B\alpha = \lambda\alpha$, 那么由 C 的正定性知道

$$\alpha'(AB + BA)\alpha = \alpha' C \alpha > 0$$

即

$$2\lambda\alpha' A \alpha > 0$$

再根据 A 的正定性就得到 $\lambda > 0$, 从而问题得证.

解答 25: 关键还是证明 A, B 有共同的特征向量. 记 $C = AB - BA = aA + bB$, 那么 $AC - CA = bC$, 从而 $CA - AC$ 与 C 交换, 所以 C 是幂零的, 从而方程组 $CX = 0$ 的解空间 X 是非平凡的子空间. 其次在 A, B 在这个解空间 X 上的限制满足 $AB = BA$, 所以 A, B 在 X 上有共同的特征向量. 剩下的用归纳法即可.

解答 26: 用平方根分解, 设 $A = P^2$, 这里 P 是半正定矩阵, 那么 $AB = P^2B$, 且 P^2B 与 PBP 有同样的特征根, 而 PBP 是对称矩阵, 其特征根都是实数, 所以 AB 的特征根都是实数.

解答 27: 设 λ_i 对应的特征向量为 α_i , 去证明 $v = \alpha_1 + \alpha_2 + \cdots + \alpha_n$ 是循环向量, 即 $v, Av, \cdots, A^{n-1}v$ 是空间的一组基. 从而由 1.9 的命题 1 的结论即得所证.

解答 28: 注意到 $r(I + BA) = r[B(B^{-1} + A)B] = r(I + AB)$, 用正交幂等元的结论有 $(I + AB)(I - AB) = 0, (AB)^2 = I$, 所以 A 可逆.

解答 29: 由已知不难得到 $r(A) + r(B) + r(I - A - B) = n$. 所以根据正交幂等元的结论, A, B 都是幂等的而且 $A(I - A - B) = (I - A - B)A = 0$, 即 $AB = BA = 0$.

解答 30: 由题意,

$$\begin{pmatrix} 1 & a & 1 \\ a & 1 & 2b \\ 1 & 2b & 1 \end{pmatrix} \quad \text{与} \quad \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

是正交相似的. 当然有同样的特征多项式. 计算二者的特征多项式可得 $a = 2b$ 和 $a = 0$, 从而 $a = b = 0$. $f = x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 + 2x_1x_3 = x_2^2 + (x_1 + x_3)^2$, 这个正交变换很明显了. 令 $y_2 = x_2, y_1 = \frac{(x_3 - x_1)}{\sqrt{2}}, y_3 = \frac{(x_3 + x_1)}{\sqrt{2}}$, 那么 $f = y_2^2 + 2y_3^2$. 反解出 y_1, y_2, y_3 来可得正交矩阵为

$$T = \begin{pmatrix} -\frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ 0 & 1 & 0 \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & 0 & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$$

5 后记