

同济大学

高等代数与解析几何

教师： 蒋志洪

理学院数学系

§7.4 可对角化条件

定理. 设 V 是 n 维线性空间, T 是 V 上的线性变换. 则 T 可以对角化的充分必要条件 T 有 n 个线性无关的特征向量.

证明. (必要性) 如果 T 可以对角化, 则 V 中有一个有序基 $(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n)$ 使得 T 在这个有序基下的矩阵是对角阵, 即,

$$T(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) = (\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n) \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix}$$

于是 $T(\beta_i) = \lambda_i \beta_i, i = 1, 2, \dots, n$. 由于基向量 β_i 总是非零向量, 这说明 λ_i 是 T 的特征值, β_i 是 T 的属于特征值 λ_i 的特征向量, 所以 T 有 n 个线性无关的特征向量.

(充分性) 如果 T 有 n 个线性无关的特征向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$, 则 $(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ 可以构成 V 的一个有序基, 由于 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 是特征向量, 所以存在 $\lambda_i, (i = 1, 2, \dots, n)$ 使得 $T(\alpha_i) = \lambda_i \alpha_i$, 由此推出 T 在有序基 $(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ 下的矩阵为

$$\begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix}$$

说明. V 上的一个线性变换 T 可以对角化, 则 V 中存在一个有序基使得 T 在这个有序基下的矩阵是对角阵. 从这个定理的证明可以看出: 这个有序基由 T 的特征向量组成, 这个对角阵的对角线上的元素由 T 的特征值组成, 而且对应的位置一致.

这个定理的矩阵形式

定理. n 阶方阵 A 可以相似于对角阵充分必要条件 A 有 n 个线性无关的特征向量. 而且进一步如果 X_1, X_2, \dots, X_n 是 A 的 n 个线性无关的特征向量使得 $AX_i = \lambda_i X_i, i = 1, 2, \dots, n$, 则令 P 是以 X_1, X_2, \dots, X_n 为列向量的 n 阶方阵, 即, $P = (X_1, X_2, \dots, X_n)$. 则有

$$P^{-1}AP = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix},$$

$\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 是 A 的全部特征值(重根按重数计).

例. 设 V 是 F 上的三维线性空间, $(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)$ 是 V 的一个有序基, T 是 V 上的线性空间, 它在有序基 $(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3)$ 下的矩阵为:

$$A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & -1 \\ -1 & 2 & -1 \\ -1 & -1 & 2 \end{pmatrix}$$

我们已经知道: T 有特征值为0和3(二重根). $\beta_1 = \alpha_1 + \alpha_2 + \alpha_3$ 是属于特征值0的特征向量, $\beta_2 = -\alpha_1 + \alpha_2, \beta_3 = -\alpha_1 + \alpha_3$ 是属于特征值3的特征向量, 由于 $\beta_1, \beta_2, \beta_3$ 线性无关, 所以线性变换 T 可以对角化, 而且 T 在有序基 $(\beta_1, \beta_2, \beta_3)$ 下的矩阵是

$$\begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{pmatrix}, \quad \text{或者矩阵形式: } T(\beta_1, \beta_2, \beta_3) = (\beta_1, \beta_2, \beta_3) \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{pmatrix}$$

用矩阵的语言: 由于 A 有线性无关的特征向量 $\eta_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ (属于特征值0), $\eta_2 =$

$\begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \eta_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ (属于特征值3), 所以 A 相似对角阵, 而且

$$P^{-1}AP = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{pmatrix}, \quad \text{其中 } P = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

定义. 设 V 是数域 \mathbb{F} 上 n 维线性空间, T 是 V 上的线性变换, $\Delta_T(\lambda)$ 是 T 的特征多项式. 如果 $\Delta_T(\lambda)$ 在域 \mathbb{F} 上可分解成一次因式的乘积, 设 $\Delta_T(\lambda)$ 的标准分解式为

$$\Delta_T(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{c_1} (\lambda - \lambda_2)^{c_2} \cdots (\lambda - \lambda_s)^{c_s}$$

则 c_i 称为特征值 λ_i 的代数重数.

设 V_{λ_i} 是特征值 λ_i 的特征子空间, 即

$$V_{\lambda_i} = \{\alpha \in V \mid T(\alpha) = \lambda_i \alpha\}, \quad i = 1, 2, \cdots, s.$$

记 $d_i = \dim V_{\lambda_i}$, 则称 d_i 为特征值 λ_i 的几何重数.

说明. 由定义可以看出特征值 λ_i 的代数重数就是 λ_i 作为代数方程 $\Delta_T(\lambda) = 0$ 的根的重数, 特征值 λ_i 的几何重数就是齐次线性方程组 $(\lambda_i E - A)X = 0$ 的基础解系所含向量的个数(这里 A 是 T 在一个有序基下的矩阵).

引理. 线性变换 T 的任一特征值 λ_i 的代数重数大于等于几何重数, 即 $c_i \geq d_i$.

证明. 设 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{d_i}$ 是 V_{λ_i} 的一个基, 将它扩充 V 的一个基 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{d_i}, \alpha_{d_i+1}, \dots, \alpha_n$. 由于 V_{λ_i} 中非零向量都是属于特征值 λ_i 的特征向量, 即有 $T(\alpha_j) = \lambda_i \alpha_j (1 \leq j \leq d_i)$, 因此,

$$T(\alpha_1, \dots, \alpha_{d_i}, \alpha_{d_i+1}, \dots, \alpha_n) = (\alpha_1, \dots, \alpha_{d_i}, \alpha_{d_i+1}, \dots, \alpha_n) \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ \mathbf{0} & A_{22} \end{pmatrix},$$

其中

$$A_{11} = \begin{pmatrix} \lambda_i & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_i & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda_i \end{pmatrix}_{d_i \times d_i},$$

A_{22} 是 $n - d_i$ 阶方阵, A_{12} 是 $d_i \times (n - d_i)$ 矩阵. 于是 T 的特征多项式为

$$\begin{aligned} \Delta_T(\lambda) &= \begin{vmatrix} \lambda E_{d_i} - A_{11} & -A_{12} \\ 0 & \lambda E_{n-d_i} - A_{22} \end{vmatrix} \\ &= |\lambda E_{d_i} - A_{11}| |\lambda E_{n-d_i} - A_{22}| \\ &= (\lambda - \lambda_i)^{d_i} |\lambda E_{n-d_i} - A_{22}| \end{aligned}$$

这说明, 特征值 λ_i 在 $\Delta_T(\lambda)$ 中的重数 c_i 至少为 d_i , 即 $c_i \geq d_i$.

引理. 如果 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$ 是线性变换 T 的全部两两不同特征值, $\alpha_i \in V_{\lambda_i} (i = 1, 2, \dots, s)$, 则当 $\alpha_1 + \alpha_2 + \dots + \alpha_s = \mathbf{0}$ 时, 必有 $\alpha_1 = \alpha_2 = \dots = \alpha_s = \mathbf{0}$.

证明. 由于 $T(\alpha_i) = \lambda_i \alpha_i (1 \leq i \leq s)$ 和 $\alpha_1 + \alpha_2 + \dots + \alpha_s = \mathbf{0}$, 所以对于 $i = 0, 1, 2, \dots, s$

$$\begin{aligned} \mathbf{0} &= T^i(\mathbf{0}) = T^i(\alpha_1 + \alpha_2 + \dots + \alpha_s) \\ &= T^i(\alpha_1) + T^i(\alpha_2) + \dots + T^i(\alpha_s) \\ &= \lambda_1^i \alpha_1 + \lambda_2^i \alpha_2 + \dots + \lambda_s^i \alpha_s \end{aligned}$$

于是有下面一组等式

$$\begin{cases} \alpha_1 + \alpha_2 + \dots + \alpha_s = \mathbf{0} \\ \lambda_1 \alpha_1 + \lambda_2 \alpha_2 + \dots + \lambda_s \alpha_s = \mathbf{0} \\ \lambda_1^2 \alpha_1 + \lambda_2^2 \alpha_2 + \dots + \lambda_s^2 \alpha_s = \mathbf{0} \\ \dots\dots\dots \\ \lambda_1^{s-1} \alpha_1 + \lambda_2^{s-1} \alpha_2 + \dots + \lambda_s^{s-1} \alpha_s = \mathbf{0} \end{cases}$$

将这组方程写成矩阵形式,

$$(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s)B = (\mathbf{0}, \mathbf{0}, \dots, \mathbf{0})$$

这里

$$B = \begin{pmatrix} 1 & \lambda_1 & \cdots & \lambda_1^{s-1} \\ 1 & \lambda_2 & \cdots & \lambda_2^{s-1} \\ \cdots & \cdots & & \cdots \\ 1 & \lambda_s & \cdots & \lambda_s^{s-1} \end{pmatrix}$$

由于 B 的行列式是范德蒙行列式, 而且 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$ 两两不同, 所以 B 是可逆矩阵. 于是

$$\begin{aligned} (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s) &= (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s)BB^{-1} \\ &= (\mathbf{0}, \mathbf{0}, \dots, \mathbf{0})B^{-1} = (\mathbf{0}, \mathbf{0}, \dots, \mathbf{0}) \end{aligned}$$

即 $\alpha_1 = \alpha_2 = \dots = \alpha_s = \mathbf{0}$.

引理. 如果 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$ 是线性变换 T 的两两不同特征值,

$$B_i = \{\alpha_{i1}, \alpha_{i2}, \dots, \alpha_{ir_i}\} (i = 1, 2, \dots, s)$$

是 T 的属于特征值 λ_i 的线性无关的特征向量组. 则向量组 $B_1 \cup B_2 \cup \dots \cup B_s$ 线性无关.

证明. 设 V_{λ_i} 是特征值 λ_i 的特征子空间, 如果

$$\sum_{j=1}^{r_1} a_{1j} \alpha_{1j} + \sum_{j=1}^{r_2} a_{2j} \alpha_{2j} + \dots + \sum_{j=1}^{r_s} a_{sj} \alpha_{sj} = \mathbf{0},$$

则令 $\beta_i = \sum_{j=1}^{r_i} a_{ij} \alpha_{ij}$, ($i = 1, 2, \dots, s$), 由于 $B_i \subseteq V_{\lambda_i}$, 所以 $\beta_i \in V_{\lambda_i}$ ($i = 1, 2, \dots, s$) 于是由 $\beta_1 + \beta_2 + \dots + \beta_s = \mathbf{0}$ 推出 $\beta_1 = \beta_2 = \dots = \beta_s = \mathbf{0}$ 从而 $\beta_i = \sum_{j=1}^{r_i} a_{ij} \alpha_{ij} = \mathbf{0}$. 但是向量组 B_i 是线性无关, 因此 $a_{i1} = a_{i2} = \dots = a_{ir_i} = 0$ ($i = 1, 2, \dots, s$), 即向量组 $B_1 \cup B_2 \cup \dots \cup B_s$ 线性无关.

命题. 如果 n 维线性空间 V 的线性变换 T 的特征多项式 $\Delta_T(\lambda)$ 有 n 个不同的根(即 T 有 n 个不同特征值), 则 T 必可对角化.

证明. 设 λ_i ($i = 1, 2, \dots, n$) 是 T 有 n 个不同特征值, α_i 是属于特征值 λ_i 的特征向量, 则 $\{\lambda_i\}$ 线性无关, 由此推出

$$\bigcup_{i=1}^n \{\alpha_i\} = \{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\}$$

线性无关, 所以 T n 个特征向量线性无关, 因此 T 可对角化.

定理. 设 n 维线性空间 V 的线性变换 T 的不同特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$, λ_i 的代数重数为 c_i , 几何重数为 d_i , 则 T 可对角化的充分必要条件 $c_i = d_i (i = 1, 2, \dots, s)$

证明. (必要性) 设 T 可对角化, 则 T 有 n 个线性无关的特征向量, 将这 n 个线性无关特征向量按特征值进行分类, 所以对于 $(k = 1, 2, \dots, s)$ 可设 $\alpha_{k1}, \alpha_{k2}, \dots, \alpha_{ki_k}$ 是属于特征值 λ_k 的特征向量, 而且 $i_1 + i_2 + \dots + i_s = n$. 于是

$$n = i_1 + i_2 + \dots + i_s \leq d_1 + d_2 + \dots + d_s \leq c_1 + c_2 + \dots + c_s = n$$

再由于 $d_k \leq c_k (k = 1, 2, \dots, s)$ 所以 $c_k = d_k (k = 1, 2, \dots, s)$.

(充分性) 由于 $\dim V_{\lambda_k} = d_k = c_k$, 分别在每个特征子空间 V_{λ_k} 中取基 $B_k = \{\alpha_{k1}, \alpha_{k2}, \dots, \alpha_{kd_k}\} (k = 1, 2, \dots, s)$, 则向量组

$$\bigcup_{k=1}^s B_k$$

线性无关, 并且它恰好包含 $d_1 + d_2 + \dots + d_s = c_1 + c_2 + \dots + c_s = n$ 个向量. 所以 T 的 n 个线性无关的特征向量. 因此 T 可对角化.

例. 设

$$A = \begin{pmatrix} 5 & -6 & -6 \\ -1 & 4 & 2 \\ 3 & -6 & -4 \end{pmatrix},$$

判断 A 是否可对角化?

解: 因为

$$\Delta_A(\lambda) = \begin{vmatrix} \lambda - 5 & 6 & 6 \\ 1 & \lambda - 4 & -2 \\ -3 & 6 & \lambda + 4 \end{vmatrix} = (\lambda - 2)^2(\lambda - 1),$$

所以 A 有2个不同特征值 $\lambda_1 = 2, \lambda_2 = 1$.

V_{λ_1} 是齐次线性方程组 $(2E - A)X = \mathbf{0}$ 的解空间,

$$2E - A = \begin{pmatrix} -3 & 6 & 6 \\ 1 & -2 & -2 \\ -3 & 6 & 6 \end{pmatrix} \leftrightarrow \begin{pmatrix} 1 & -2 & -2 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

由于 $R(2E - A) = 1$, 因而 $\dim V_{\lambda_1} = 3 - 1 = 2 =$ 特征值 λ_1 的代数重数. 又由于 $1 \leq \dim V_{\lambda_2} \leq$ 特征值 λ_2 的代数重数 $= 1$, 所以 $\dim V_{\lambda_2} = 1$, 由此推出 A 可以对角化.

例. 设

$$A = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 0 \\ -4 & 3 & 0 \\ 1 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

试问 A 是否可以对角化?

解. A 的特征多项式为

$$\Delta_A(\lambda) = |\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda + 1 & -1 & 0 \\ 4 & \lambda - 3 & 0 \\ -1 & 0 & \lambda - 2 \end{vmatrix} = (\lambda - 2)(\lambda - 1)^2$$

所以 A 的特征值为 $\lambda_1 = 1$ 和 $\lambda_2 = 2$.

V_{λ_1} 是齐次线性方程组 $(1E - A)X = \mathbf{0}$ 的解空间,

$$(1E - A) = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 0 \\ 4 & -2 & 0 \\ -1 & 0 & -1 \end{pmatrix} \leftrightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

所以 $R(1E - A) = 2$, 于是 $\dim V_{\lambda_1} = 3 - 2 = 1 \neq$ 特征值 λ_1 的代数重数 $= 2$. 所以 A 不可以对角化.

练习. 习题7.4: 1,2,3.

命题.[汉米尔顿-凯莱Hamilton-Cayley] 设域 \mathbb{F} 上 n 阶方阵 A 的特征多项式为

$$\Delta_A(\lambda) = |\lambda E - A| = \lambda^n + c_1\lambda^{n-1} + \cdots + c_{n-1}\lambda + c_n,$$

则

$$\Delta_A(A) = A^n + c_1A^{n-1} + \cdots + c_{n-1}A + c_nE = \mathbf{0}.$$

这个命题的证明将留在下后面. 这里用一个例子来说明.

例. 设

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ -3 & -1 \end{pmatrix},$$

则

$$\begin{aligned} \Delta_A(\lambda) &= \begin{vmatrix} \lambda - 2 & -1 \\ 3 & \lambda + 1 \end{vmatrix} = \lambda^2 - \lambda + 1, \\ \Delta_A(A) &= A^2 - A + E \\ &= \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -3 & -2 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ -3 & -1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

定义. 设 A 是 n 阶方阵, $f(\lambda) = a_0\lambda^n + a_1\lambda^{n-1} + \cdots + a_{n-1}\lambda + a_n$, 如果 $f(A) = \mathbf{0}$, 则称多项式 $f(\lambda)$ 为 A 的零化多项式.

注意. 对于 n 阶方阵 A , A 的特征多项式 $\Delta_A(\lambda)$ 是 A 的一个零化多项式. 所以对于 n 阶方阵 A , 始终存在一个 n 次多项式, 它零化 A .

定义. 对给定的 n 阶方阵 A , 一个多项式如果它是 A 的零化多项式中次数最低而且首项系数为1多项式, 则称它为 A 的最小多项式.

例. 求

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

的最小多项式.

解. 因为

$$A^2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} = A,$$

所以 $\lambda^2 - \lambda$ 是 A 的零化多项式. 由于 $A \neq d_0E$, 因而 $\lambda^2 - \lambda$ 是 A 的一个最小多项式.

命题. 对于 n 阶方阵 A , A 的最小多项式唯一存在.

证明. (存在性)在线性空间 $M_n(\mathbb{F})$, 求出最小 s 使得 $E, A, \dots, A^{s-1}, A^s$ 线性相关, 而 $E, A, \dots, A^{s-1}, A^{s-1}$ 线性无关. 由于 $M_n(\mathbb{F})$ 是有限维的, 所以这样的 s 存在. 于是 A^s 可以由 $E, A, \dots, A^{s-1}, A^{s-1}$ 线性表示, 即存在 a_0, a_1, \dots, a_{s-1} 使得

$$A^s = a_0E + a_1A + \dots + a_{s-1}A^{s-1}$$

所以多项式 $f(\lambda) = -a_0 - a_1\lambda - \dots - a_{s-1}\lambda^{s-1} + \lambda^s$ 零化 A , 由于 $E, A, \dots, A^{s-1}, A^{s-1}$ 线性无关, 所以次数小于 s 的多项式不可能零化 A . 即 $f(\lambda)$ 是 A 的最小多项式.

(唯一性) 如果 $m_1(\lambda), m_2(\lambda)$ 都是 A 的最小多项式, 则它们有相同的次数(设为 r), 而且首项系数都是1. 这样, 多项式

$$g(\lambda) = m_1(\lambda) - m_2(\lambda) \neq 0$$

而且 $g(\lambda)$ 是次数 $< r$ 的多项式.

$$g(A) = m_1(A) - m_2(A) = 0,$$

这矛盾于 A 的零化多项式的次数至少为 r 的假设.

注意. 由于 n 阶方阵 A 的最小多项式唯一存在, 所以下面我们将用 $m_A(\lambda)$ 表示 A 的最小多项式.

命题. 多项式 $f(\lambda)$ 是 A 的零化多项式的充分必要条件为 A 的最小多项式 $m_A(\lambda)$ 整除 $f(\lambda)$, 特别 $m_A(\lambda)|\Delta_A(\lambda)$.

证明. (必要性) 设 $f(\lambda)$ 是 A 的零化多项式. 由多项式带余除法得

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

其中 $r(\lambda)$ 的次数小于 $m_A(\lambda)$ 的次数. 如果 $r(\lambda) \neq 0$, 则

$$f(A) = q(A)m_A(A) + r(A).$$

由 $f(A) = 0$ 和 $m_A(A) = 0$ 推出 $r(A) = 0$. 这与 $m_A(\lambda)$ 是最小多项式矛盾. 所以 $r(\lambda) = 0$, 即 $m_A(\lambda)|f(\lambda)$.

(充分性) 如果 $m_A(\lambda)|f(\lambda)$. 则 $f(\lambda) = q(\lambda)m_A(\lambda)$. 所以 $f(A) = q(A)m_A(A) = 0$.

例. 设 n 阶非零方阵 A 满足 $A^2 = A$, 而且 $A \neq E$. 求最小多项式 $m_A(\lambda)$

解. 由 $A^2 = A$, $f(\lambda) = \lambda^2 - \lambda$ 是 A 的一个零化多项式. 这样, $m_A(\lambda)$ 应是 $f(\lambda)$ 的因子, 即 $m_A(\lambda)$ 有三种可能:

(1) $m_A(\lambda) = \lambda$, 这时 $A = m_A(A) = \mathbf{0}$, 不合题意;

(2) $m_A(\lambda) = \lambda - 1$, 这时 $A - E = m_A(A) = \mathbf{0}$, 即 $A = E$, 也不合题意;

(3) 这时, 仅有的可能是 $m_A(\lambda) = \lambda(\lambda - 1)$.

推论. 相似矩阵有相同的最小多项式.

证明. 设 $B = P^{-1}AP$, 则

$$m_A(B) = m_A(P^{-1}AP) = P^{-1}m_A(A)P = P^{-1}\mathbf{0}P = \mathbf{0}$$

所以 $m_A(\lambda)$ 是 B 的零化多项式, 因此 $m_B(\lambda) | m_A(\lambda)$. 同理可证 $m_A(\lambda) | m_B(\lambda)$. 两个多项式的首项系数都是1, 所以 $m_A(\lambda) = m_B(\lambda)$.

定义. T 的最小多项式为 T 在 V 的某一个基下对应的矩阵 A 的最小多项式, 用 $m_T(\lambda)$ 表示.

说明. 由于线性空间 V 上线性变换 T 在不同基下的矩阵是相似的, 而相似不改变最小多项式, 所以这个定义是有明确意义的.

练习. 习题7.4:4.

命题. 如果 A 的特征多项式为

$$\Delta_A(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{c_1}(\lambda - \lambda_2)^{c_2} \cdots (\lambda - \lambda_s)^{c_s},$$

则 A 的最小多项式形如

$$m_A(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{e_1}(\lambda - \lambda_2)^{e_2} \cdots (\lambda - \lambda_s)^{e_s},$$

其中 $1 \leq e_i \leq c_i$ ($i = 1, 2, \cdots, s$).

证明. 由 $m_A(\lambda) | \Delta_A(\lambda)$, 推出 $e_i \leq c_i$ ($i = 1, 2, \cdots, s$). 所以我们只要证 $e_i \geq 1$ ($i = 1, 2, \cdots, s$).

如果有某个 $e_j = 0$, 为书写简便起见, 不妨设 $e_1 = 0$, 则

$$m_A(\lambda) = (\lambda - \lambda_2)^{e_2}(\lambda - \lambda_3)^{e_3} \cdots (\lambda - \lambda_s)^{e_s}$$

设 α_1 是属于特征值 λ_1 的特征向量. 则

$$\begin{aligned} \mathbf{0} &= \mathbf{0}\alpha = m_A(A)\alpha_1 = (A - \lambda_2 E)^{e_2}(A - \lambda_3 E)^{e_3} \cdots (A - \lambda_s E)^{e_s}\alpha_1 \\ &= (\lambda_1 - \lambda_2)^{e_2}(\lambda_1 - \lambda_3)^{e_3} \cdots (\lambda_1 - \lambda_s)^{e_s}\alpha_1 \end{aligned}$$

由于当 $i \geq 2$ 时, $\lambda_i \neq \lambda_1$, 这迫使 $\alpha_1 = \mathbf{0}$, 这是一个矛盾, 因此 $1 \leq e_i \leq c_i$ ($i = 1, 2, \cdots, s$).

说明. 命题告诉我们 A 的最小多项式的根包含了 A 的所有特征值.

定理. n 阶方阵 A 可对角化的充分必要条件是 A 的最小多项式 $m_A(\lambda)$ 无重根.

证明. (必要性) A 相似于对角阵

$$D = \text{diag}(D_1, D_2, \dots, D_s), \text{ 其中 } D_i = \text{diag}(\underbrace{\lambda_i, \dots, \lambda_i}_{c_i \uparrow}), i = 1, 2, \dots, s$$

则 $m_A(\lambda) = m_D(\lambda)$ 并且

$$\Delta_A(\lambda) = \Delta_D(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{c_1} (\lambda - \lambda_2)^{c_2} \dots (\lambda - \lambda_s)^{c_s}.$$

设

$$f(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \dots (\lambda - \lambda_s)$$

由于 $m_D(\lambda)$ 包含 D 的所有特征值, 所以 $f(\lambda) | m_D(\lambda)$. 另一方面由于

$$f(D) = \text{diag}(f(D_1), f(D_2), \dots, f(D_s)) = \mathbf{0}$$

所以 $m_D(\lambda) | f(\lambda)$. 由此推出 $m_A(\lambda) = m_D(\lambda) = f(\lambda)$, 于是 $m_A(\lambda)$ 无重根.

(充分性) 设

$$m_A(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \cdots (\lambda - \lambda_s)$$

则 $\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_s$ 是 A 的全部不同的特征值. 对于 $(i = 1, 2, \cdots, s)$, 令

$$f_i(\lambda) := \frac{m_A(\lambda)}{\lambda - \lambda_i}$$

对于任意 $X \in \mathbf{F}^n$,

$$(\lambda_i E - A)f_i(A)X = -m_A(A)X = \mathbf{0}X = 0$$

这说明 $f_i(A)X \in V_{\lambda_i}$. 由于多项式 $f_1(\lambda), f_2(\lambda), \cdots, f_s(\lambda)$ 没有次数大于零公因式, 所以存在多项式 $u_1(\lambda), u_2(\lambda), \cdots, u_s(\lambda)$ 使得

$$u_1(\lambda)f_1(\lambda) + u_2(\lambda)f_2(\lambda) + \cdots + u_s(\lambda)f_s(\lambda) = 1$$

由此得

$$X = f_1(A)u_1(A)X + f_2(A)u_2(A)X + \cdots + f_s(A)u_s(A)X$$

这说明

$$\mathbf{F}^n = V_{\lambda_1} + V_{\lambda_2} + \cdots + V_{\lambda_s}$$

由于零向量的分解式是唯一的, 所以上面的和是直和, 因此

$$\dim V_{\lambda_1} + \dim V_{\lambda_2} + \cdots + \dim V_{\lambda_s} = n$$

所以 A 有 n 个线性无关的特征向量.

例. 设 T 是幂零线性变换, 即存在 $k \geq 2$, 使 $T^{k-1} \neq \mathcal{O}$, 但是 $T^k = \mathcal{O}$, 则 T 不可对角化.

证明. 由 $T^k = \mathbf{0}$, 知 $f(\lambda) = \lambda^k$ 是 T 的零化多项式. 于是 T 的最小多项式形如 $m(\lambda) = \lambda^r$, 其中 $1 \leq r \leq k$. 但 $r = 1$ 意味着 $T = \mathcal{O}$, 矛盾于假设. 因此 $r \geq 2$, 即 T 的最小多项式有重根, 从而幂零线性变换 T 不可对角化.

例. 设

$$A = \begin{pmatrix} 5 & -6 & -6 \\ -1 & 4 & 2 \\ 3 & -6 & -4 \end{pmatrix}$$

试问 A 可对角化吗?

解. (1) 求 A 的特征多项式

$$|\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 5 & 6 & 6 \\ 1 & \lambda - 4 & -2 \\ -3 & 6 & \lambda + 4 \end{vmatrix} = (\lambda - 2)^2(\lambda - 1).$$

(2) 验算 $M = (A - E)(A - 2E)$ 是否为零

$$(A - E)(A - 2E) = \begin{pmatrix} 4 & -6 & -6 \\ -1 & 3 & 2 \\ 3 & -6 & -5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 & -6 & -6 \\ -1 & 2 & 2 \\ 3 & -6 & -6 \end{pmatrix} = \mathbf{0}.$$

因而 $m_A(\lambda) = (\lambda - 1)(\lambda - 2)$ 无重根, A 可对角化.

例. 设

$$A = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 0 \\ -4 & 3 & 0 \\ 1 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

请问 A 可对角化吗?

解. (1) 求 A 的特征多项式

$$|\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda + 1 & -1 & 0 \\ 4 & \lambda - 3 & 0 \\ -1 & 0 & \lambda - 2 \end{vmatrix} = (\lambda - 1)^2(\lambda - 2).$$

(2) 验算 $M = (A - E)(A - 2E)$ 是否为零

$$(A - E)(A - 2E) = \begin{pmatrix} -2 & 1 & 0 \\ -4 & 2 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -3 & 1 & 0 \\ -4 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \neq \mathbf{0}.$$

因而 $m_A(\lambda) = \Delta_A(\lambda) = (\lambda - 1)^2(\lambda - 2)$ 有重根, A 不可对角化.

练习1. 设 $A \in M_n(\mathbb{F})$,

$$V := \{f(A) \mid f(x) \in \mathbb{F}[x]\}$$

证明 $M_n(\mathbb{F})$ 的子空间 V 的维数等于 A 的最小多项式的次数.

练习2. 习题7.4:5(2),6,7,10.