

§ 2 相似对角化

定义 若方阵 A 可相似于对角阵, 则称 A 是**可对角化**的。

定理 n 阶方阵 A 可对角化的充要条件是, A 有 n 个线性无关的特征向量。

证 必要性。 设 $P^{-1}AP = \Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$, 则有 $AP = P\Lambda$ 。

令 $P = (p_1, p_2, \dots, p_n)$, 即按列分块, 代入上式并分块相乘得

$$(Ap_1, Ap_2, \dots, Ap_n) = (\lambda_1 p_1, \lambda_2 p_2, \dots, \lambda_n p_n)$$

即 $Ap_i = \lambda_i p_i$ ($i = 1, 2, \dots, n$), 可见 λ_i 是 A 的特征值, 对应的特征向量是 p_i ($i = 1, 2, \dots, n$)。由于 P 可逆, 故 p_1, p_2, \dots, p_n 线性无关, 也即 A 有 n 个线性无关的特征向量。

充分性。 设 $Ap_i = \lambda_i p_i$ ($i = 1, 2, \dots, n$), 且 p_1, p_2, \dots, p_n 线性无关。按列排成矩阵 P , 则 P 可逆, 且 $P^{-1}AP = \Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$ 。**证毕**

判定方法 1 (充分条件) 若 n 阶方阵 A 有 n 个互异的特征值, 则 A 可对角化。

判定方法 2 (充要条件) n 阶方阵 A 可对角化的充要条件是, A 的所有重特征值对应的线性无关特征向量的个数等于其重数。

例 下列矩阵是否可对角化? 若可以, 试求出相似变换矩阵和相应的对角矩阵:

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

解 可求得 $\det(\lambda I - A) = (\lambda - 1)(\lambda - 2)(\lambda - 3)$, A 的特征值为 $\lambda_1 = 1$,

$\lambda_2 = 2$, $\lambda_3 = 3$, 所以 A 可对角化。又对应的特征向量分别为

$$p_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad p_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \quad p_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

故相似变换阵 $P = \begin{pmatrix} -1 & -1 & -1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$, 使得 $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} 1 & & \\ & 2 & \\ & & 3 \end{pmatrix}$ 。

$$2) \quad A = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ -1 & -1 & 2 \end{pmatrix};$$

解 可求得 $\det(\lambda I - A) = (\lambda - 2)^3$, 所以 A 的特征值为 $\lambda_1 = \lambda_2 = \lambda_3 = 2$;

对应三重特征值 2 有两个线性无关的特征向量 $(-1, 1, 0)^T$, $(0, 0, 1)^T$

故 A 不可对角化。

$$3) \quad A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \end{pmatrix}。$$

解 可求得 $\det(\lambda I - A) = (\lambda + 2)(\lambda - 2)^3$, 所以 A 的特征值为

$\lambda_1 = \lambda_2 = \lambda_3 = 2$, $\lambda_4 = -2$; 对应三重特征值 2 有三个线性无关的特征向量

$$(1, 1, 0, 0)^T, (1, 0, 1, 0)^T, (1, 0, 0, 1)^T$$

故 A 可对角化。又对应 $\lambda_4 = -2$ 的特征向量为 $(-1, 1, 1, 1)^T$,

故相似变换阵 $P = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$, 使得 $P^{-1}AP = \begin{pmatrix} 2 & & & \\ & 2 & & \\ & & 2 & \\ & & & -2 \end{pmatrix}。$

例 已知 $A = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 1 \\ -1 & 2 & -1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}$, 试求 A^{100} 。

解 可求得 $P^{-1}AP = \Lambda$, 其中 $P = \begin{pmatrix} -1 & -1 & -1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$, $\Lambda = \begin{pmatrix} 1 & & \\ & 2 & \\ & & 3 \end{pmatrix}。$

于是 $A^{100} = (P\Lambda P^{-1})^{100} = P\Lambda^{100}P^{-1}$

$$= \begin{pmatrix} -1 & -1 & -1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1^{100} & & \\ & 2^{100} & \\ & & 3^{100} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \\ -1 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} 1-2^{100}+3^{100} & 1-2^{100} & -2^{100}+3^{100} \\ 2^{100}-3^{100} & 2^{100} & 2^{100}-3^{100} \\ -1+2^{100} & -1+2^{100} & 2^{100} \end{pmatrix}$$

例 求解一阶线性常系数微分方程组 $\begin{cases} \frac{d}{dt}x_1 = 2x_1 - x_2 + x_3 \\ \frac{d}{dt}x_2 = -x_1 + 2x_2 - x_3 \\ \frac{d}{dt}x_3 = x_1 + x_2 + 2x_3 \end{cases}$ 。

解 令 $\mathbf{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$, $\frac{d\mathbf{x}}{dt} = \begin{pmatrix} \frac{d}{dt}x_1 \\ \frac{d}{dt}x_2 \\ \frac{d}{dt}x_3 \end{pmatrix}$, $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 2 & -1 & 1 \\ -1 & 2 & -1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}$ 。

则微分方程组可写成矩阵形式 $\frac{d\mathbf{x}}{dt} = \mathbf{A}\mathbf{x}$ 。令 $\mathbf{x} = \mathbf{P}\mathbf{y}$ ，其中

$$\mathbf{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{P} = \begin{pmatrix} -1 & -1 & -1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}, \quad \text{且 } \mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P} = \begin{pmatrix} 1 & & \\ & 2 & \\ & & 3 \end{pmatrix} = \mathbf{\Lambda}$$

注意到 $\frac{d(\mathbf{P}\mathbf{y})}{dt} = \mathbf{P}\frac{d\mathbf{y}}{dt}$ ，代入前一式得 $\mathbf{P}\frac{d\mathbf{y}}{dt} = \mathbf{A}\mathbf{P}\mathbf{y}$ ，即 $\frac{d\mathbf{y}}{dt} = \mathbf{\Lambda}\mathbf{y}$ ，写成分量形式为

$$\frac{d}{dt}y_1 = y_1, \quad \frac{d}{dt}y_2 = 2y_2, \quad \frac{d}{dt}y_3 = 3y_3,$$

解之得

$$y_1 = c_1 e^t, \quad y_2 = c_2 e^{2t}, \quad y_3 = c_3 e^{3t}$$

故得

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \mathbf{P} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -c_1 e^t - c_2 e^{2t} - c_3 e^{3t} \\ c_2 e^{2t} + c_3 e^{3t} \\ c_1 e^t + c_2 e^{2t} \end{pmatrix} \quad (c_1, c_2, c_3 \text{ 任意}).$$