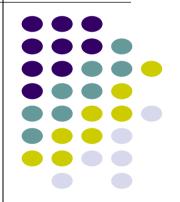
# § 19 特征值和特征向量





例:考虑两个一阶线性常微分方程构成的方程组

$$\frac{du_1}{dt} = 4u_1 - 5u_2, \quad \frac{du_2}{dt} = 2u_1 - 3u_2. \quad (*)$$

容易用矩阵形式表示这个方程组:

令未知向量
$$\mathbf{u}(t) = \begin{pmatrix} u_1(t) \\ u_2(t) \end{pmatrix}$$
,系数矩阵  $A = \begin{pmatrix} 4 & -5 \\ 2 & -3 \end{pmatrix}$ .

则方程组表示为 
$$\frac{d\mathbf{u}}{dt} = A\mathbf{u}$$
. (\*)



回顾单个数量方程  $\frac{du}{dt} = au$ , 解为  $u(t) = e^{at}u_0$ , 其中 $u_0 = u(0)$ .

受此启发,对方程组(\*),我们来寻求下列形式的解

$$\begin{cases} u_1(t) = e^{\lambda t} c_1, \\ u_2(t) = e^{\lambda t} c_2. \end{cases}$$

或用向量记法表示为

$$\mathbf{u}(t) = e^{\lambda t} \mathbf{x}, \quad \mathbf{x} = \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \end{pmatrix}.$$



把预期的这个解代入方程组(\*)得到

$$\begin{cases} \lambda e^{\lambda t} c_1 = 4e^{\lambda t} c_1 - 5e^{\lambda t} c_2 \\ \lambda e^{\lambda t} c_2 = 2e^{\lambda t} c_1 - 3e^{\lambda t} c_2 \end{cases} \Longrightarrow \begin{cases} \lambda c_1 = 4c_1 - 5c_2 \\ \lambda c_2 = 2c_1 - 3c_2 \end{cases} \Longrightarrow \begin{pmatrix} 4 & -5 \\ 2 & -3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \end{pmatrix} = \lambda \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \end{pmatrix}.$$

或者,把
$$\mathbf{u}(t) = e^{\lambda t}\mathbf{x}$$
代入 $\frac{d\mathbf{u}}{dt} = A\mathbf{u}$ ,给出 $\lambda e^{\lambda t}\mathbf{x} = Ae^{\lambda t}\mathbf{x}$ ,消去公因子后得

$$A\mathbf{x} = \lambda \mathbf{x},$$

即

$$(A - \lambda I)\mathbf{x} = \mathbf{0}, \quad \mathbf{x} \in N(A - \lambda I).$$



注:对任意  $\lambda$  值,向量  $\mathbf{x} = \mathbf{0}$  总满足  $A\mathbf{x} = \lambda \mathbf{x}$ . 但  $\mathbf{x} = \mathbf{0}$  只能产生  $\mathbf{u} = e^{\lambda t}\mathbf{x} = \mathbf{0}$ . 我们关心的是有非零向量  $\mathbf{x}$  满足  $A\mathbf{x} = \lambda \mathbf{x}$  的特殊的  $\lambda$  值.

 $N(A - \lambda I)$  含非零向量  $\iff$   $A - \lambda I$  不可逆  $\iff$   $det(A - \lambda I) = 0$ 



定义:对方阵 A, 若存在数  $\lambda$  和非零向量  $\mathbf{x}$ , 满足  $A\mathbf{x} = \lambda \mathbf{x}$ , 则称  $\lambda$  为矩阵 A 的特征值(eigenvalue),称  $\mathbf{x}$  为 A 的属于特征值  $\lambda$  的特征向量(eigenvector).

数  $\lambda$  为方阵 A 的特征值  $\iff$   $det(A - \lambda I) = 0$ . 这个方程称为矩阵 A 的特征方程(characteristic equation).



回到例子,

$$det(A - \lambda I) = det\begin{pmatrix} 4 - \lambda & -5 \\ 2 & -3 - \lambda \end{pmatrix} = (\lambda + 1)(\lambda - 2).$$

这是关于  $\lambda$  的二次多项式,称为 A 的特征多项式(characteristic polynomial).

A的特征值就是特征方程  $det(A - \lambda I) = 0$ 的解, 也即特征多项式  $det(A - \lambda I) = 0$  的根,它们是

$$\lambda_1 = -1, \lambda_2 = 2.$$



要求属于特征值 $\lambda_1 = -1$  和 $\lambda_2 = 2$  的特征向量,只需求相应齐次 线性方程组  $(A - \lambda I)\mathbf{x} = \mathbf{0}$  的非零解.

$$\lambda_1 = -1, \quad (A - \lambda_1 I) \mathbf{x} = \begin{pmatrix} 5 & -5 \\ 2 & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

$$\implies \mathbf{x}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

故 A 的属于 $\lambda_1 = -1$  的所有特征向量为 $\{k_1 \mathbf{x}_1 | k_1 \in \mathbb{R}, k_1 \neq 0\}$ .



$$\lambda_2 = 2, \quad (A - \lambda_2 I)\mathbf{x} = \begin{pmatrix} 2 & -5 \\ 2 & -5 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

$$\implies \mathbf{x}_2 = \begin{pmatrix} 5 \\ 2 \end{pmatrix}.$$

故 A 的属于  $\lambda_2 = 2$  的所有特征向量为  $\{k_2 \mathbf{x}_2 | k_2 \in \mathbb{R}, k_2 \neq 0\}$ .

注:特征向量不唯一,  $N(A - \lambda I)$  (称为相应于特征值  $\lambda$  的特征子空间(eigenspace))中任何非零向量都是特征向量. 我们只需求得特征子空间的一组基.



回到微分方程  $\frac{d\mathbf{u}}{dt} = A\mathbf{u}$ .

已求得两个特解 
$$\mathbf{u} = e^{\lambda_1 t} \mathbf{x}_1 = e^{-t} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \mathbf{u} = e^{\lambda_2 t} \mathbf{x}_2 = e^{2t} \begin{pmatrix} 5 \\ 2 \end{pmatrix}.$$

这两个特解的线性组合

$$\mathbf{u} = C_1 e^{\lambda_1 t} \mathbf{x}_1 + C_2 e^{\lambda_2 t} \mathbf{x}_2, C_1, C_2 \in \mathbb{R}$$

给出原微分方程的通解.

⇒ 解这类微分方程的关键是求系数矩阵的特征值和特征向量.



注: 1.  $A\mathbf{x} = \lambda \mathbf{x}$  表示特征向量  $\mathbf{x}$  是使得其被 A 左乘后与自身共线的特殊向量.

- 2.求矩阵特征值和特征向量的方法:
- (1)计算特征多项式  $det(A \lambda I)$ .
- (2)求特征方程  $det(A \lambda I) = 0$  的解, 即为特征值.
- (3)对每个特征值  $\lambda$ , 求解齐次线性方程组  $(A \lambda I)\mathbf{x} = \mathbf{0}$ , 其所有非零解即为属于  $\lambda$  的所有特征向量.



例1: 
$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{pmatrix}$$
不可逆, $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 有非零解:  $A \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \end{pmatrix} = \mathbf{0}$ .

故  $\lambda = 0$  是 A 的特征值.

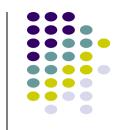
命题: 矩阵 A 不可逆  $\iff$  A 有零特征值.

例2: 求矩阵 
$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ -1 & 2 & -1 \\ 0 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$
 的特征值和特征向量.

解:

$$det(A - \lambda I) = \begin{vmatrix} 1 - \lambda & -1 & 0 \\ -1 & 2 - \lambda & -1 \\ 0 & -1 & 1 - \lambda \end{vmatrix} = \lambda(1 - \lambda)(\lambda - 3).$$

故 A 的全部特征值为  $\lambda_1 = 0, \lambda_2 = 1, \lambda_3 = 3.$ 



对 
$$\lambda_1=0$$
,

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

$$\implies A\mathbf{x} = \mathbf{0}$$
 的一个基础解系为  $\mathbf{x}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ .

故 A 的属于 $\lambda_1 = 0$  的全部特征向量是  $\{k_1 \mathbf{x}_1 | k_1 \in \mathbb{R}, k_1 \neq 0\}$ .



对 
$$\lambda_2=1$$
,

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

$$\implies (A - I)\mathbf{x} = \mathbf{0} \text{ in } - \uparrow \text{ adama } \mathbf{x}_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}.$$

故 A 的属于 $\lambda_2 = 1$  的全部特征向量是  $\{k_2 \mathbf{x}_2 | k_2 \in \mathbb{R}, k_2 \neq 0\}$ .



对 $\lambda_3=3$ .

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

$$\implies (A-3I)\mathbf{x} = \mathbf{0} \text{ in } -\uparrow \text{ at } \text{ at } \text{ at } A = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

故 A 的属于 $\lambda_3 = 3$  的全部特征向量是  $\{k_3 \mathbf{x}_3 | k_3 \in \mathbb{R}, k_3 \neq 0\}$ .



例3: 投影矩阵
$$P = \begin{pmatrix} 0.5 & 0.5 \\ 0.5 & 0.5 \end{pmatrix}$$
 的特征值为  $\lambda_1 = 0$  和  $\lambda_2 = 1$ .

$$\forall \lambda_1 = 0, P\mathbf{x} = \mathbf{0}$$
 的一个基础解系是  $\mathbf{x}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}$ .

故 P 的属于 $\lambda_1 = 0$  的全部特征向量是  $\{k_1 \mathbf{x}_1 | k_1 \in \mathbb{R}, k_1 \neq 0\}$ .

对 
$$\lambda_2 = 1, P - I = \begin{pmatrix} -0.5 & 0.5 \\ 0.5 & -0.5 \end{pmatrix}$$
.

$$(P-I)\mathbf{x} = \mathbf{0}$$
的一个基础解系是  $\mathbf{x}_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ .

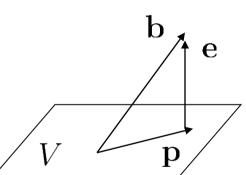
故 P 的属于 $\lambda_2 = 1$  的全部特征向量是 $\{k_2 \mathbf{x}_2 | k_2 \in \mathbb{R}, k_2 \neq 0\}$ .



事实上,设P 是到子空间 $V \subset \mathbb{R}^n$ 的投影矩阵.则  $\forall \mathbf{b} \in \mathbb{R}^n, \ \mathbf{b} = \mathbf{p} + \mathbf{e},$ 

其中  $\mathbf{p} = P\mathbf{b} \in V$ .

若  $\mathbf{b} \in V$ , 则  $P\mathbf{b} = \mathbf{b}$ . 若  $\mathbf{b} \perp V$ , 则  $P\mathbf{b} = \mathbf{0}$ . 故投影矩阵的特征值是 0 和 1.





例4: 反射矩阵  $R = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$  的特征值是  $\lambda_1 = 1$ 和  $\lambda_2 = -1$ . 对  $\lambda_1 = 1$ .

$$R - I = \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \longrightarrow \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

 $(R-I)\mathbf{x} = \mathbf{0}$  的一个基础解系是

$$\mathbf{x}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$
.

故 R 的属于 $\lambda_1 = 1$ 的全部特征向量为  $\{k_1 \mathbf{x}_1 | k_1 \in \mathbb{R}, k_1 \neq 0\}$ .



对  $\lambda_2 = -1$ ,

$$R + I = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \longrightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

 $(R+I)\mathbf{x} = \mathbf{0}$  的一个基础解系是

$$\mathbf{x}_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}$$
.

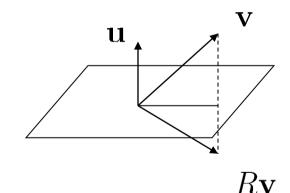
故 R 的属于 $\lambda_2 = -1$ 的全部特征向量为 $\{k_2 \mathbf{x}_2 | k_2 \in \mathbb{R}, k_2 \neq 0\}.$ 



事实上,设 $\mathbf{u} \in \mathbb{R}^n$ ,  $||\mathbf{u}|| = 1$ , 则  $R = I_n - 2\mathbf{u}\mathbf{u}^T$ 为关于与 $\mathbf{u}$ 正交的超平面的反射矩阵.

 $\forall \mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$ , 若  $\mathbf{v} \perp \mathbf{u}$ , 则  $R\mathbf{v} = \mathbf{v}$ . 若  $\mathbf{v}//\mathbf{u}$ , 则  $R\mathbf{v} = -\mathbf{v}$ . 故反射矩阵 R 的特征值是 1和-1.

且相应的两个特征子空间正交.



例5: 
$$A = \begin{pmatrix} a & b \\ 0 & d \end{pmatrix}$$
 为上三角矩阵,则

$$det(A - \lambda I) = det \begin{pmatrix} a - \lambda & b \\ 0 & d - \lambda \end{pmatrix} = (a - \lambda)(d - \lambda).$$

故 A 的特征值为其对角元 a,d.

事实上, 三角矩阵的特征值为其所有对角元.

例6: 旋转 90° 矩阵 
$$A = \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$
.

$$\forall \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n, \lambda \in \mathbb{R}, A \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \neq \lambda \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}.$$

A 无实特征值.





$$A \begin{pmatrix} i \\ 1 \end{pmatrix} = i \begin{pmatrix} i \\ 1 \end{pmatrix}, A \begin{pmatrix} 1 \\ i \end{pmatrix} = -i \begin{pmatrix} 1 \\ i \end{pmatrix}, i = \sqrt{-1}.$$

故 
$$\{k_1 \binom{i}{1} | k_1 \in \mathbb{C}, k_1 \neq 0\}$$
 是  $A$  的属于  $\lambda_1 = i$  的全部特征向量.

$$\{k_2 \begin{pmatrix} 1 \\ i \end{pmatrix} | k_2 \in \mathbb{C}, k_2 \neq 0\}$$
 是  $A$  的属于  $\lambda_2 = -i$  的全部特征向量.



例7: Markov矩阵
$$A = \begin{pmatrix} 0.8 & 0.3 \\ 0.2 & 0.7 \end{pmatrix}$$
.

$$det(A - \lambda I) = \begin{vmatrix} 0.8 - \lambda & 0.3 \\ 0.2 & 0.7 - \lambda \end{vmatrix} = \frac{1}{2}(\lambda - 1)(2\lambda - 1).$$

故 A 的特征值为  $\lambda_1 = 1, \lambda_2 = \frac{1}{2}$ .

$$^{\text{AT}}\lambda_1 = 1, A - I = \begin{pmatrix} -0.2 & 0.3 \\ 0.2 & -0.3 \end{pmatrix}.$$

故 *A* 的属于  $\lambda_1 = 1$  的全部特征向量为  $\{k_1 \mathbf{x}_1 | k_1 \in \mathbb{R}, k_1 \neq 0\}$ .



$$\Longrightarrow (A - \frac{1}{2}I)\mathbf{x} = \mathbf{0}$$
 有一个基础解系为  $\mathbf{x}_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}$ .

故 A 的属于  $\lambda_2 = \frac{1}{2}$  的全部特征向量为  $\{k_2 \mathbf{x}_2 | k_2 \in \mathbb{R}, k_2 \neq 0\}$ .

注: 1是Markov矩阵的特征值.



一般的,复数域上 n 阶矩阵 $A = (a_{ij})$ 的特征多项式

$$det(A - \lambda I) = \begin{vmatrix} a_{11} - \lambda & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} - \lambda & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} - \lambda \end{vmatrix} =: f(\lambda)$$

是一个关于 $\lambda$  的 n 次多项式.

 $f(\lambda) = 0$  在复数域上有 n 个根(可能有重根).

例: 
$$A = \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$
.  $det(A - \lambda I) = \begin{vmatrix} -\lambda & -1 \\ 1 & -\lambda \end{vmatrix} = \lambda^2 + 1$ .

 $\implies A$  有特征值  $\lambda_1 = i, \lambda_2 = -i$ .

事实上,若  $A\mathbf{x} = \lambda \mathbf{x}, \mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ ,则  $A^2\mathbf{x} = \lambda A\mathbf{x} = \lambda^2\mathbf{x}$ ,且  $(A + mI)\mathbf{x} = A\mathbf{x} + m\mathbf{x} = (\lambda + m)\mathbf{x}$ .



一般的,

命题:设 $\lambda$ 是矩阵A的一个特征值.

- **1.**设p(x)为关于x的多项式函数,则 $p(\lambda)$ 是矩阵p(A)的一个特征值.
- 2.若 A 可逆,则  $\frac{1}{\lambda}$  为 $A^{-1}$  的一个特征值.

证明:只证2,已知  $A\mathbf{x} = \lambda \mathbf{x}, \mathbf{x} \neq \mathbf{0}$ ,则

$$\mathbf{x} = A^{-1}A\mathbf{x} = A^{-1}\lambda\mathbf{x} = \lambda A^{-1}\mathbf{x}$$

$$\implies A^{-1}\mathbf{x} = \frac{1}{\lambda}\mathbf{x}.$$



定理:设 n 阶矩阵  $A = (a_{ij})$ 有 n 个特征值(可能重复)  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ ,则  $\lambda_1 + \dots + \lambda_n = a_{11} + \dots + a_{nn} =: trA$ ,  $\lambda_1 \dots \lambda_n = detA$ .

证明: 
$$\det(\lambda I - A) = \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \lambda - a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & \lambda - a_{nn} \end{vmatrix}.$$

按第一行展开,得

$$det(\lambda I - A) = (\lambda - a_{11})C_{11} - a_{12}C_{12} - \cdots - a_{1n}C_{1n}$$
.  
除了 $C_{11}$  外, $C_{12}$ , · · · , $C_{1n}$  均为关于 $\lambda$  的次数  $\leq n-2$  的多项式.  
递推讨论 $C_{11}$  知, $det(\lambda I - A)$  关于 $\lambda^{n-1}$  的系数是 $-(a_{11} + \cdots + a_{nn})$ .  
而  $det(\lambda I - A) = (\lambda - \lambda_1) \cdots (\lambda - \lambda_n)$  关于 $\lambda^{n-1}$  的系数是

$$-(\lambda_1+\cdots+\lambda_n).$$

故 
$$\lambda_1 + \cdots + \lambda_n = a_{11} + \cdots + a_{nn}$$
.





最后,在 
$$det(\lambda I - A)$$
 中令  $\lambda = 0$  得 
$$(-1)^n \lambda_1 \cdots \lambda_n = (-1)^n det(A).$$

故

$$\lambda_1 \cdots \lambda_n = det(A).$$

例: -个3 阶置换阵P 的行列式 =  $\pm 1$  (P是正交阵).

$$trP = \begin{cases} 3, & P = I \\ 1, & -次行交换 \\ 0, & -次行交换 \end{cases}$$

例如,
$$P = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$
.

$$trP = 1, detP = -1.\lambda_1 = \lambda_2 = 1, \lambda_3 = -1.$$