

矩阵理论

刘克新

自动化科学与电气工程学院

第二章 线性映射与矩阵

- □ 预备知识
- □ 线性映射
- □ 矩阵与同构基与坐标
- □ 特征值与特征向量
- □ 酉变换与酉矩阵
- □ 应用:图的矩阵表示

第二章 线性映射与矩阵

2.4 特征向量与特征值

定义2.4.1(线性变换的特征值和特征向量)设线性变换 $T \in L(V)$,若存在 $\lambda_0 \in F$ 及V的非零向量 ξ 使得 $T\xi = \lambda_0 \xi$,则称 $\lambda_0 \in T$ 的一个特征值,称 ξ 为T的属于特征值 λ_0 的一个特征向量.

例2.4.1 设V是数域F上的n维线性空间,定义恒等变换 $T_1x = x$, $\forall x \in V$ 和零变换 $T_2(x) = \theta$, $\forall x \in V$,则V的任意非零向量 ξ 都是 T_1 的属于特征值 $\lambda_0 = 1$ 的特征向量和 T_2 的属于特征值 $\lambda_0 = 0$ 的特征向量.



- 注1: 从几何角度看, 特征向量在线性变换作用下保持共线, 即在同一直线上(有可能反向).
- **注2**: 设*ξ*是T的属于特征值 λ_0 的一个特征向量,则 k*ξ*也是T的属于特征值 λ_0 的特征向量,其中 $k \in F$ 且 $k \neq 0$.
- 注3: 若 $\xi \in N(T)$ 且 $\xi \neq \theta$,则 ξ 是属于0的特征向量.
- **注4:** 设 $T \in L(V)$, ξ_1, \dots, ξ_n 是V的一组基, 且 $T\xi_i = \lambda_i \xi_i$ ($i = 1, \dots, n$),则T在基 ξ_1, \dots, ξ_n 下的矩阵为对角阵.



定义 2.4.2 (矩阵的特征值和特征向量)设 $A \in F^{n \times n}$, λ 为一文字,矩阵 $\lambda I - A$ 称为A的特征矩阵,其行列式 $|\lambda I - A|$ 称为A的特征多项式,方程 $|\lambda I - A| = 0$ 的根称为A的特征值(或特征根).方程($\lambda I - A$) $\alpha = 0$ 的非零解向量 α 称为属于特征值 λ 的特征向量

注5: λ 是线性变换T的特征值当且仅当 λ 是A的特征值; 向量 ξ 是线性变换T的特征向量当且仅当 α 是A的特征向量,其中 $\xi = [\xi_1, \dots, \xi_n]\alpha$, α 是 ξ 在线性空间V的基 ξ_1, \dots, ξ_n 下的坐标.



例2.4.2 设 $T \in L(\mathbb{R}^3)$,它在基 ξ_1 , ξ_2 , ξ_3 下的矩阵 A为

$$\begin{bmatrix} 2 & -2 & 2 \\ -2 & -1 & 4 \\ 2 & 4 & -1 \end{bmatrix}$$

求T的全部特征值和特征向量.

思考: 矩阵 $A \in F^{n \times n}$ 有n个特征值吗?

例2.4.3 考查矩阵 $A = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$,其特征多项式为 $f_A(\lambda) =$

 $\begin{vmatrix} \lambda & 1 \\ -1 & \lambda \end{vmatrix} = \lambda^2 + 1$. 若 $F = \mathbb{C}$,则矩阵A有两个特征值,分别为 $\pm i$;若 $F = \mathbb{R}$,则方程 $\lambda^2 + 1 = 0$ 无实根,即矩阵A在数域 \mathbb{R} 上无特征值. 因此,**矩阵的特征值依赖于V所在的数域**F.

注:由一元n次多项式方程在复数域内有且仅有n个根知(代数基本定理),n阶矩阵A在复数域内必有n个特征值,记为 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$,其中 λ_i 作为特征方程根的重数,称为 λ_i 的代数重数.



定理2.4.1 设 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 是 $A = (a_{ij}) \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 的特征值, 则

$$\prod_{i=1}^{n} \lambda_i = |A|$$

$$\sum_{i=1}^{n} \lambda_i = \sum_{i=1}^{n} a_{ii} = \operatorname{tr}(A)$$

式中, tr(A)称为矩阵A的迹.

$\mathbf{92.4.4}$ 设 λ 是可逆复方阵A的特征值, 试证明

- (1) λ^{-1} 是 A^{-1} 的特征值;
- (2) $\lambda^{-1}|A|$ 是 A^* 的特征值.

$$AA^* = A^*A = |A|E$$

$\mathbf{92.4.4}$ 设 λ 是可逆复方阵A的特征值, 试证明

- (1) λ^{-1} 是 A^{-1} 的特征值;
- (2) $\lambda^{-1}|A|$ 是 A^* 的特征值.

$$AA^* = A^*A = |A|E$$

$$r(A^*) = \begin{cases} n, r(A) = n \\ 1, r(A) = n - 1 \\ 0, r(A) \le n - 2 \end{cases}$$

定义2.4.3(特征子空间)设 λ 是矩阵 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 的一个特征值,定义集合

$$E(\lambda_i) = \left\{ \boldsymbol{x} \in \mathbb{C}^n \middle| A\boldsymbol{x} = \lambda_i \boldsymbol{x} \right\}$$

则 $E(\lambda_i)$ 是 \mathbb{C}^n 的线性子空间, 称为属于特征值 λ_i 的**特征子空间**, dim $(E(\lambda_i))$ 为特征值 λ_i 的**几何重数**.

 $|\lambda I - A| = (\lambda - \lambda_1)^{\mu_1} \cdots (\lambda - \lambda_s)^{\mu_s}$ $\mu_i 称为特征值\lambda_i 的$ **代数重数**



注6: 特征子空间 $E(\lambda)$ 也是齐次线性方程组 $(\lambda I - A)x = 0$ 的解空间, 还是矩阵 $(\lambda I - A)$ 的零空间.

A的属于特征值 λ 的所有特征向量构成线性空间吗? $E(\lambda) = \{x \in \mathbb{C}^n | Ax = \lambda x\}$

特征值λ的**特征子空间,维数至少是1维,最高是多**少维?



例2.4.5 求如下矩阵特征值的代数重数和几何重数

$$J_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, J_2 = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, J_3 = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

代数重数都是3

几何重数分别是3、2、1

定理2.4.2 复方阵的任一特征值的几何重数不超过它的代数重数.



定理2.4.2 复方阵的任一特征值的几何重数不超过它的代数重数.

若复方阵的任一特征值的几何重数等于它的代数重数,则矩阵可相似对角化,反之亦成立



命题2.4.1 若n阶方阵A与B相似,则

- (1) A = B 有相同的特征多项式与特征值;
- (2) A与B有相同的秩与行列式;
- (3) A与B有相同的迹.

$$tr(AB) = tr(BA)$$

注8:线性变换的矩阵的特征多项式与基的选取无关,它直接由线性变换决定,故可称之为**线性变换的特征多项**式.



定理2.4.4 矩阵A的属于不同特征值的特征向量线性无关.

注9: 形如D的矩阵称为Vardermonde矩阵,它的行列式称为Vardermonde行列式.



例2.4.6 设 $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix}$, $x^{(0)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$, 试利用幂法求A的绝对值最大的特征值及其特征向量的近似值(k取到5).

思考: 若初试向量 $x^{(0)}$ 与 x_1 正交对结果会有影响吗?

思考: 在知道特征值的一个较好的估计值后, 如何

进一步提高精度?



思考:阅读论文 "Eigenvectors from eigenvalues" [25], 试比较文献中所提及的计算矩阵特征向量的方法与定义法、幂法的优劣.