



北京航空航天大学
BEIHANG UNIVERSITY

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

第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

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 λ_0 是 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.

第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

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 $k\xi$ 也是 T 的属于特征值 λ_0 的特征向量, 其中 $k \in F$ 且 $k \neq 0$.

零向量不算特征值0的特征向量

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.

第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

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.

第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

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.



第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

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**.

第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

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

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

式中, $\text{tr}(A)$ 称为矩阵 A 的迹.

第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

例2.4.4 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.

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

第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

例2.4.4 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.

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

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



第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

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

$$E(\lambda_i) = \{\mathbf{x} \in \mathbb{C}^n \mid A\mathbf{x} = \lambda_i \mathbf{x}\}$$

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.

$$|\lambda I - A| = (\lambda - \lambda_1)^{\mu_1} \cdots (\lambda - \lambda_s)^{\mu_s}$$

μ_i 称为特征值 λ_i 的代数重数

第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

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？

$$E(\lambda) = \{x \in \mathbb{C}^n \mid Ax = \lambda x\}$$

零向量不属于特征向量

特征值 λ 的特征子空间, 维数至少是1维, 最高是多少维？



第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

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.

第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

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



第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

命题2.4.1 若 n 阶方阵 A 与 B 相似, 则

- (1) A 与 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.

相似的矩阵, 经过
线性变换以后不一
定相似了

$$\text{tr}(AB) = \text{tr}(BA)$$

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**.



第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

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Vandermonde矩阵, 它的行列式称为Vandermonde行列式.

第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

例2.4.6 设 $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix}$, $\mathbf{x}^{(0)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$, 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 $\mathbf{x}^{(0)}$ 与 \mathbf{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？

第二章 线性映射与矩阵——特征值与特征向量

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.

