

矩阵分析与应用

第五讲 线性变换之三

信息工程学院
吕旌阳

本讲主要内容

- 线性变换的特征值与特征向量
- 最小多项式
- 对角矩阵
- 不变子空间

引入

有限维线性空间 V 中取定一组基后， V 的任一线性变换都可以用矩阵来表示。为了研究线性变换性质，希望这个矩阵越简单越好，如对角矩阵。

从本节开始，我们主要讨论，如何选择一组适当的基，使 V 的某个线性变换在这组基下的矩阵就是一个对角矩阵？

约束极值与特征值

考虑一个几何约束条件的实对称二次型的极值问题

假定 $x \in R^n, x^T x = 1$, 求 $x^T A x$ 的极大值

其中 $A = A^T \in R^{n \times n}$ 。

Lagrange函数 $L = x^T A x - \lambda x^T x$

有极值的必要条件 $0 = \nabla L = 2(Ax - \lambda x) = 0$

也就是说, A 的特征值、特征向量对是极值问题的解

一、特征值与特征向量

定义 : 设 T 是数域 K 上线性空间 V 的一个线性变换 ,
若对于 K 中的一个数 λ_0 , 存在一个 V 的非零向量 x ,
使得

$$T(x) = \lambda_0 x \quad ,$$

则称 λ_0 为 T 的一个**特征值** , 称 x 为 T 的属于特征值 λ_0 的**特征向量**.

注： 几何意义：特征向量经线性变换后方向保持相同 ($\lambda_0 > 0$) 或相反 ($\lambda_0 < 0$). $\lambda_0 = 0$ 时, $T(x) = 0$.

若 x 是 T 的属于特征值 λ_0 的特征向量, 则 kx ($k \in K, k \neq 0$) 也是 T 的属于 λ_0 的特征向量.

$$\left(\because T(kx) = kT(x) = k(\lambda_0 x) = \lambda_0(kx) \right)$$

由此知, 特征向量不是被特征值所唯一确定的, 但是特征值却是被特征向量所唯一确定的, 即若 $T(x) = \lambda x$ 且 $T(x) = \mu x$, 则 $\lambda = \mu$.

二、特征值与特征向量的求法

分析： 设 $\dim V = n$, x_1, x_2, \dots, x_n 是 V 的一组基，
线性变换 T 在这组基下的矩阵为 A .

设 λ_0 是 T 的特征值，它的一个特征向量 x 在基

x_1, x_2, \dots, x_n 下的坐标记为 $\begin{pmatrix} \xi_1 \\ \vdots \\ \xi_n \end{pmatrix}$,

则 $T(x)$ 在基 x_1, x_2, \dots, x_n 下的坐标为 $A \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \vdots \\ \xi_n \end{pmatrix}$,

而 $\lambda_0 x$ 的坐标是 $\lambda_0 \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \vdots \\ \xi_n \end{pmatrix}$, 又 $T(x) = \lambda_0 x$

于是 $A \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \vdots \\ \xi_n \end{pmatrix} = \lambda_0 \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \vdots \\ \xi_n \end{pmatrix}$, 从而 $(\lambda_0 I - A) \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \vdots \\ \xi_n \end{pmatrix} = \mathbf{0}$.

即 $\begin{pmatrix} \xi_1 \\ \vdots \\ \xi_n \end{pmatrix}$ 是线性方程组 $(\lambda_0 I - A)X = \mathbf{0}$ 的解,

又 $\because x \neq \mathbf{0}$, $\therefore \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \vdots \\ \xi_n \end{pmatrix} \neq \mathbf{0}$, $(\lambda_0 I - A)X = \mathbf{0}$ 有非零解.

所以它的系数行列式 $|\lambda_0 I - A| = 0$.

以上分析说明：

若 λ_0 是 T 的特征值，则 $|\lambda_0 I - A| = 0$.

反之，若 $\lambda_0 \in K$ 满足 $|\lambda_0 I - A| = 0$,

则齐次线性方程组 $(\lambda_0 I - A)X = 0$ 有非零解.

若 $(\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)^T$ 是 $(\lambda_0 I - A)X = 0$ 一个非零解，

则向量 $x = \xi_1 x_1 + \dots + \xi_n x_n$ 就是 T 的属于 λ_0 的一个特征向量.

设 $A \in K^{n \times n}$, λ 是一个参数, 矩阵 $\lambda I - A$ 称为 A 的**特征矩阵**, 它的行列式

$$|\lambda I - A| = \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \lambda - a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & \lambda - a_{nn} \end{vmatrix}$$

称为 A 的**特征多项式**.

($|\lambda I - A|$ 是数域 K 上的一个 n 次多项式)

注： 若矩阵 A 是线性变换 T 关于 V 的一组基的矩阵，而 λ_0 是 T 的一个特征值，则 λ_0 是特征多项式 $|\lambda I - A|$ 的根，即 $|\lambda_0 I - A| = 0$.

反之，若 λ_0 是 A 的特征多项式的根，则 λ_0 就是 T 的一个特征值。（所以，特征值也称**特征根**。）

矩阵 A 的特征多项式的根有时也称为 A 的特征值，而相应的线性方程组 $(\lambda I - A)X = 0$ 的非零解也就称为 A 的属于这个特征值的特征向量.

求特征值与特征向量的一般步骤

i) 在 V 中任取一组基 x_1, x_2, \dots, x_n 写出 T 在这组基下的矩阵 A .

ii) 求 A 的特征多项式 $|\lambda I - A|$ 在 K 上的全部根它们就是 T 的全部特征值.

iii) 把所求得特征值逐个代入方程组

$$(\lambda I - A)X = 0$$

并求出它的一组基础解系.(它们就是属于这个特征值的全部线性无关的特征向量在基 x_1, x_2, \dots, x_n 下的坐标.)

例:在线性空间 V 中, 数乘变换 K 在任意一组基下的矩阵都是数量矩阵 kI , 它的特征多项式是

$$|\lambda I - kI| = (\lambda - k)^n.$$

故数乘法变换 K 的特征值只有数 k , 且

对 $\forall x \in V$ ($x \neq 0$), 皆有 $K(x) = kx$.

所以, V 中任一非零向量皆为数乘变换 K 的特征向量.

例： 设线性变换 T 在基 x_1, x_2, x_3 下的矩阵是

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

求 T 特征值与特征向量.

解： A 的特征多项式

$$|\lambda I - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & -2 & -2 \\ -2 & \lambda - 1 & -2 \\ -2 & -2 & \lambda - 1 \end{vmatrix} = (\lambda + 1)^2(\lambda - 5)$$

故 T 的特征值为： $\lambda_1 = -1$ (二重), $\lambda_2 = 5$

把 $\lambda = -1$ 代入齐次方程组 $(\lambda I - A)X = 0$, 得

$$\begin{cases} -2x_1 - 2x_2 - 2x_3 = 0 \\ -2x_1 - 2x_2 - 2x_3 = 0 \\ -2x_1 - 2x_2 - 2x_3 = 0 \end{cases} \quad \text{即} \quad x_1 + x_2 + x_3 = 0$$

它的一个基础解系为： $(1, 0, -1)$, $(0, 1, -1)$

因此，属于 -1 的两个线性无关的特征向量为

$$y_1 = x_1 - x_3, \quad y_2 = x_2 - x_3$$

而属于 -1 的全部特征向量为

$$k_1 y_1 + k_2 y_2, \quad (k_1, k_2 \in K \text{ 不全为零})$$

把 $\lambda = 5$ 代入齐次方程组 $(\lambda I - A)X = 0$, 得

$$\begin{cases} 4x_1 - 2x_2 - 2x_3 = 0 \\ -2x_1 + 4x_2 - 2x_3 = 0 \\ -2x_1 - 2x_2 + 4x_3 = 0 \end{cases}$$

解得它的一个基础解系为： $(1,1,1)$

因此，属于5的一个线性无关的特征向量为

$$y_3 = x_1 + x_2 + x_3$$

而属于5的全部特征向量为

$$k_3 y_3, \quad (k_3 \in K, k_3 \neq 0)$$

定义： 设 T 为 n 维线性空间 V 的线性变换， λ_0 为 T 的一个特征值，令 V_{λ_0} 为 T 的属于 λ_0 的全部特征向量再添上零向量所成的集合，即 $V_{\lambda_0} = \{x | Tx = \lambda_0 x\}$ 则 V_{λ_0} 是 V 的一个子空间, 称之为 T 的一个**特征子空间**.

$$\because T(x + y) = T(x) + T(y) = \lambda_0 x + \lambda_0 y = \lambda_0 (x + y)$$

$$T(kx) = kT(x) = k(\lambda_0 x) = \lambda_0 (kx)$$

$$\therefore x + y \in V_{\lambda_0}, \quad kx \in V_{\lambda_0}$$

若 T 在 n 维线性空间 V 的某组基下的矩阵为 A , 则

$$\dim V_{\lambda_0} = n - \text{秩}(\lambda_0 I - A)$$

即特征子空间 V_{λ_0} 的维数等于齐次线性方程组

$$(\lambda_0 I - A)X = 0 \quad (*)$$

的解空间的维数 , 且由方程组(*)得到的属于 λ_0 的全部线性无关的特征向量就是 V_{λ_0} 的一组基.

特征多项式的有关性质

1. 设 $A = (a_{ij}) \in K^{n \times n}$, 则A的特征多项式

$$\begin{aligned} |\lambda I - A| &= \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \lambda - a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & \lambda - a_{nn} \end{vmatrix} \\ &= \lambda^n - (a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{nn})\lambda^{n-1} + \cdots + (-1)^n |A| \end{aligned}$$

由多项式根与系数的关系还可得

A的全体特征值的和 = $a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{nn}$.

A的全体特征值的积 = $|A|$.

称之为A的迹, 记作 $\text{tr}A$

定理： 设 $A = (a_{ij})_{n \times n}$, $B = (b_{ij})_{n \times n}$ 则 $\text{tr}(AB) = \text{tr}(BA)$

证： 令 $AB = (u_{ij})$, $BA = (v_{ij})$, 于是有

$$u_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj}, \quad v_{ij} = \sum_{l=1}^n b_{il} a_{lj}$$

$$\begin{aligned} \therefore \text{tr}(AB) &= \sum_{i=1}^n u_{ii} = \sum_{i=1}^n \left[\sum_{k=1}^n a_{ik} b_{ki} \right] \\ &= \sum_{k=1}^n \left[\sum_{i=1}^n b_{ki} a_{ik} \right] = \sum_{k=1}^n v_{kk} = \text{tr}(BA) \end{aligned}$$

定理：相似矩阵有相似的迹 $\text{tr}(AB) = \text{tr}(BA)$

证：设 $A \sim B$, 即 $\exists P \neq 0, \text{st } B = P^{-1}AP$

$$\text{tr}(B) = \text{tr}(P^{-1}AP)$$

$$= \text{tr}(APP^{-1})$$

$$= \text{tr}(A)$$

定理： 相似矩阵具有相同的特征多项式.

证: 设 $A \sim B$, 则存在可逆矩阵 P , 使得

$$B = P^{-1}AP$$

$$\begin{aligned}\text{于是, } |\lambda I - B| &= |\lambda I - P^{-1}AP| \\ &= |\lambda P^{-1}IP - P^{-1}AP| \\ &= |P^{-1}(\lambda I - A)P| \\ &= |P^{-1}| |\lambda I - A| |P| \\ &= |\lambda I - A|\end{aligned}$$

注： 由**定理**线性变换 T 的特征值与基的选择无关.

因此,矩阵 A 的特征多项式也说成是线性变换 T 的特征多项式 ; 而线性变换 T 的特征值与特征向量有时也说成是矩阵 A 的特征值与特征向量.

有相同特征多项式的矩阵未必相似.

$$\text{如 } A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

它们的特征多项式都是 $(\lambda - 1)^2$, 但 A 、 B 不相似.

定理：任意n阶矩阵A与三角矩阵相似

证明:对阶数n利用数学归纳法证明. 当n=1时显然成立

设当阶数为n-1时定理成立。

设 x_1, x_2, \dots, x_n 是n个线性无关的列向量，

其中 x_1 为A的特征值 λ 的特征向量， $Ax_1 = \lambda x_1$

记 $P_1 = (x_1, x_2, \dots, x_n)$

于是 $AP_1 = (Ax_1, Ax_2, \dots, Ax_n) = (\lambda x_1, Ax_2, \dots, Ax_n)$

由于 $Ax_i \in C^n$, 因此可以由 x_1, x_2, \dots, x_n 唯一地线性表示

即有 $Ax_i = b_{1i}x_1 + b_{2i}x_2 + \dots + b_{ni}x_n$

于是 $AP_1 = (\lambda x_1, Ax_2, \dots, Ax_n)$

$$= (x_1, x_2, \dots, x_n) \begin{bmatrix} \lambda & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ \mathbf{0} & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \cdots & b_{nn} \end{bmatrix}$$

即

$$P_1^{-1}AP_1 = \begin{bmatrix} \lambda & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ \mathbf{0} & & & \\ \vdots & & A_1 & \\ \mathbf{0} & & & \end{bmatrix}$$

由归纳假定，对于n-1阶矩阵 A_1 存在矩阵 Q 使得

$$Q^{-1}A_1Q = \begin{bmatrix} \lambda_2 & & * \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

记
$$P_2 = \begin{bmatrix} \mathbf{1} & \mathbf{0}^T \\ \mathbf{0} & Q \end{bmatrix}, \quad P = P_1 P_2$$

则有
$$P^{-1}AP = (P_1 P_2)^{-1} A (P_1 P_2) = P_2^{-1} (P_1^{-1} A P_1) P_2$$

$$= P_2^{-1} \begin{bmatrix} \lambda & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ \mathbf{0} & & & \\ \vdots & & A_1 & \\ \mathbf{0} & & & \end{bmatrix} P_2$$

$$= \begin{bmatrix} \lambda_1 & * & \cdots & * \\ & \lambda_2 & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & * \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

#

Hamilton Caylay定理 设 $A \in K^{n \times n}$ 其特征多项式

$$\varphi(\lambda) = |\lambda I - A| = \lambda^n + a_1 \lambda^{n-1} + \cdots + a_{n-1} \lambda + a_n$$

则 $\varphi(A) = A^n + a_1 A^{n-1} + \cdots + a_{n-1} A + a_n I = 0.$

证明: A 的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_n$, 即

$$\varphi(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \cdots (\lambda - \lambda_n)$$

必然存在可逆矩阵 $P_{n \times n}$, 使得

$$P^{-1}AP = \begin{bmatrix} \lambda_1 & * & \cdots & * \\ & \lambda_2 & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & * \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

$$\varphi(P^{-1}AP) = (P^{-1}AP - \lambda_1 I)(P^{-1}AP - \lambda_2 I) \cdots (P^{-1}AP - \lambda_n I)$$

$$= \begin{bmatrix} \mathbf{0} & * & \cdots & * \\ & \lambda_2 - \lambda_1 & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & * \\ & & & \lambda_n - \lambda_1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda_1 - \lambda_2 & * & \cdots & * \\ & \mathbf{0} & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & * \\ & & & \lambda_n - \lambda_2 \end{bmatrix} \cdots (P^{-1}AP - \lambda_n I)$$

$$= \begin{bmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{0} & * & \cdots & * \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & * & \cdots & * \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & * & \ddots & * \\ \vdots & \vdots & & \ddots & \vdots \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & & & * \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda_1 - \lambda_3 & * & * & \cdots & * \\ & \lambda_2 - \lambda_3 & * & \cdots & * \\ & & \mathbf{0} & \ddots & \vdots \\ & & & \ddots & * \\ & & & & \lambda_2 - \lambda_3 \end{bmatrix} \cdots (P^{-1}AP - \lambda_n I)$$

$$= \mathbf{0}$$

$$\text{即 } P^{-1}\varphi(A)P = \mathbf{0} \quad \Rightarrow \quad \varphi(A) = \mathbf{0}$$

例: 设 $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 0 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$, 求 $2A^8 - 3A^5 + A^4 + A^2 - 4I$

解: A 的特征多项式 $\varphi(\lambda) = |\lambda I - A| = \lambda^3 - 2\lambda + 1$

用 $\varphi(\lambda)$ 去除 $2\lambda^8 - 3\lambda^5 + \lambda^4 + \lambda^2 - 4\lambda = g(\lambda)$, 得

$$g(\lambda) = \varphi(\lambda)(2\lambda^5 + 4\lambda^3 - 5\lambda^2 + 9\lambda - 14) + (24\lambda^2 - 37\lambda + 10)$$

$$\because \varphi(A) = 0,$$

$$\therefore 2A^8 - 3A^5 + A^4 + A^2 - 4I = 24A^2 - 37A + 10I$$

$$= \begin{pmatrix} -3 & 48 & -26 \\ 0 & 95 & -61 \\ 0 & -61 & 34 \end{pmatrix}$$

练习1：已知 $A \in P^{n \times n}$ ， λ 为A的一个特征值，则

(1) kA ($k \in P$) 必有一个特征值为 $k\lambda$ ；

(2) A^m ($m \in \mathbb{Z}^+$) 必有一个特征值为 λ^m ；

(3) A可逆时， A^{-1} 必有一个特征值为 λ^{-1} ；

(4) A可逆时， A^* 必有一个特征值为 $\frac{|A|}{\lambda}$ 。

(5) $f(x) \in P[x]$ ，则 $f(A)$ 必有一个特征值为 $f(\lambda)$ 。

练习2：已知3阶方阵A的特征值为：1、 - 1、 2 ,

则矩阵 $B = A^3 - 2A^2$ 的特征值为： -1, -3, 0 ,

行列式 $|B| =$ 0 .

本讲主要内容

- 线性变换的特征值与特征向量
- 最小多项式
- 对角矩阵
- 不变子空间

由哈密尔顿 凯莱定理, $\forall A \in K^{n \times n}, \varphi(\lambda) = |\lambda I - A|$ 是A的特征多项式, 则 $\varphi(A) = 0$.

因此, 对任定一个矩阵 $A \in K^{n \times n}$, 总可以找到一个多项式 $\varphi(x) \in P[x]$, 使 $\varphi(A) = 0$. 此时, 也称
多项式 $\varphi(x)$ 以A为根.

本节讨论, 以矩阵A为根的多项式的中次数最低的那个与A的对角化之间的关系.

定义：设 $A \in K^{n \times n}$ ，在数域K上的以A为根的多项式中，次数最低的首项系数为1的那个多项式，称为**A的最小多项式**.常记做 $m(\lambda)$

显然 $m(\lambda)$ 的次数不大于特征多项式 $\varphi(\lambda)$ 的次数

最小多项式的基本性质

定理：矩阵 A 的最小多项式 $m(\lambda)$ 可以整除以 A 为根的任意首1多项式 $f(\lambda)$, 且 $m(\lambda)$ 是唯一的.

证：(1) 反证法。

假如 $m(\lambda)$ 不能整除 $f(\lambda)$, 则有

$$f(\lambda) = m(\lambda)q(\lambda) + r(\lambda)$$

其中 $r(\lambda)$ 的次数小于 $m(\lambda)$ 的次数。于是

$$f(A) = m(A)q(A) + r(A)$$

由 $f(A) = 0$ 和 $m(A) = 0$ 可得 $r(A) = 0$

这与 $m(\lambda)$ 是 A 的最小多项式相矛盾

设 $m_1(\lambda)$ 和 $m_2(\lambda)$ 都是 A 的最小多项式, 则

$$m_2(A) = 0 \Rightarrow m_1(\lambda) \mid m_2(\lambda)$$

$$m_1(A) = 0 \Rightarrow m_2(\lambda) \mid m_1(\lambda)$$

又 $m_1(x), m_2(x)$ 都是首1多项式,

故 $m_1(\lambda) = m_2(\lambda)$.

定理：矩阵 A 的最小多项式 $m(\lambda)$ 与其特征多项式 $\varphi(\lambda)$ 的零点相同（不计重数）。

证：显然 $\varphi(A) = 0$ ，且 $m(\lambda) \mid \varphi(\lambda)$

所以 $m(\lambda)$ 的零点是 $\varphi(\lambda)$ 的零点

设 λ_0 是 $\varphi(\lambda)$ 的零点

$$Ax = \lambda_0 x (x \neq 0) \Rightarrow m(A)x = m(\lambda_0)x = 0$$

所以 λ_0 也是 $m(\lambda)$ 的零点

推论： $m(\lambda)$ 一定含 $\varphi(\lambda)$ 的全部单因式

但： $m(\lambda)$ 不一定是 $\varphi(\lambda)$ 的全部单因式的乘积

例：数量矩阵 kI 的最小多项式是一次多项式 $x - k$;

特别地，单位矩阵的最小多项式是 $\lambda - 1$ ；

零矩阵的最小多项式是 λ 。

反之，若矩阵 A 的最小多项式是一次多项式，则
 A 一定是数量矩阵。

例2、求 $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ 的最小多项式。

解：A的特征多项式为

$$\varphi(\lambda) = |\lambda I - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & -1 & 0 \\ 0 & \lambda - 1 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 1 \end{vmatrix} = (\lambda - 1)^3$$

又 $A - I \neq 0$,

$$(A - I)^2 = A^2 - 2A + I$$

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

A的最小多项式为 $(\lambda - 1)^2$.

定理：相似矩阵具有相同的最小多项式.

证：设矩阵A与B相似， $m_A(\lambda), m_B(\lambda)$ 分别为它们的最小多项式.

由A相似于B，存在可逆矩阵P，使 $B = P^{-1}AP$.

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

$\therefore m_A(\lambda)$ 也以B为根，从而 $m_B(\lambda) \mid m_A(\lambda)$.

同理可得 $m_A(\lambda) \mid m_B(\lambda)$.

又 $m_A(\lambda), m_B(\lambda)$ 都是首1多项式， $\therefore m_A(\lambda) = m_B(\lambda)$.

注：反之不然，即最小多项式相同的矩阵未必相似。

如：

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

的最小多项式皆为 $(x-1)^2(x-2)$ ，但A与B不相似。

$$\because |\lambda I - A| = (\lambda - 1)^3(\lambda - 2),$$

$$|\lambda I - B| = (\lambda - 1)^2(\lambda - 2)^2$$

即 $|\lambda I - A| \neq |\lambda I - B|$. 所以，A与B不相似。

最小多项式求法

定理： 设 n 阶矩阵 A 特征多项式 $\varphi(\lambda)$ ，特征矩阵的 $\lambda I - A$ 的全体 $n-1$ 阶子式的最大公因式为 $d(\lambda)$ ，则 A 最小多项式为

$$m(\lambda) = \frac{\det(\lambda I - A)}{d(\lambda)}$$

设 $A = \begin{pmatrix} 3 & -3 & 2 \\ -1 & 5 & -2 \\ -1 & 3 & 0 \end{pmatrix}$, 求 $m(\lambda)$

解: $\lambda I - A = \begin{pmatrix} \lambda - 3 & -3 & 2 \\ -1 & \lambda - 5 & -2 \\ -1 & 3 & \lambda \end{pmatrix}$

$$\varphi(\lambda) = |\lambda I - A| = (\lambda - 2)^2(\lambda - 4)$$

$$M_{11} = \lambda^2 - 5\lambda + 6 \quad M_{21} = 3\lambda - 6 \quad M_{31} = 2\lambda - 4$$

$$M_{12} = \lambda - 2 \quad M_{22} = \lambda^2 - 3\lambda + 2 \quad M_{32} = 2\lambda - 4$$

$$M_{13} = -\lambda + 2 \quad M_{23} = -3(\lambda - 2) \quad M_{33} = (\lambda - 2)(\lambda - 6)$$

$$d(\lambda) = \lambda - 2$$

$$\therefore m(\lambda) = \frac{\varphi(\lambda)}{d(\lambda)} = (\lambda - 2)(\lambda - 4)$$

本讲主要内容

- 线性变换的特征值与特征向量
- 最小多项式
- 对角矩阵
- 不变子空间

一、可对角化的概念

定义1：设 T 是 n 维线性空间 V 的一个线性变换，如果存在 V 的一个基，使 T 在这组基下的矩阵为对角矩阵，则称**线性变换 T 可对角化**。

定义2：矩阵 A 是数域 K 上的一个 n 阶方阵。如果存在一个 K 上的 n 阶可逆矩阵 P ，使 $P^{-1}AP$ 为对角矩阵，则称**矩阵 A 可对角化**。

二、可对角化的条件

定理： 设 T 为 n 维线性空间 V 的一个线性变换，

则 T 可对角化 $\Leftrightarrow T$ 有 n 个线性无关的特征向量.

证：设 T 在基 x_1, x_2, \dots, x_n 下的矩阵为对角矩阵

$$\text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$$

则有 $Tx_i = \lambda_i x_i, i = 1, 2, \dots, n$.

$\therefore x_1, x_2, \dots, x_n$ 就是 T 的 n 个线性无关的特征向量.

反之，若 T 有 n 个线性无关的特征向量 y_1, y_2, \dots, y_n ，那么就取 y_1, y_2, \dots, y_n 为基，则在这组基下 T 的矩阵是对角矩阵.

定理： 设 T 为 n 维线性空间 V 的一个线性变换,

如果 x_1, x_2, \dots, x_k 分别是 T 的属于互不相同的特征值

$\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$ 的特征向量, 则 x_1, x_2, \dots, x_k 线性无关.

证：对 k 作数学归纳法.

当 $k = 1$ 时, $\because x_1 \neq 0$, $\therefore x_1$ 线性无关. 命题成立.

假设对于 $k - 1$ 来说, 结论成立. 现设 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$ 为 T 的互不相同的特征值, x_i 是属于 λ_i 的特征向量,

即
$$Tx_i = \lambda_i x_i, \quad i = 1, 2, \dots, n.$$

设 $a_1 x_1 + a_2 x_2 + \dots + a_k x_k = 0, \quad a_i \in K$

以 λ_k 乘 式的两端，得

$$a_1\lambda_k x_1 + a_2\lambda_k x_2 + \cdots a_k\lambda_k x_k = 0.$$

又对 式两端施行线性变换 T ，得

$$a_1\lambda_1 x_1 + a_2\lambda_2 x_2 + \cdots a_k\lambda_k x_k = 0.$$

式减 式得

$$a_1(\lambda_1 - \lambda_k)x_1 + a_2(\lambda_2 - \lambda_k)x_2 + \cdots a_{k-1}(\lambda_{k-1} - \lambda_k)x_{k-1} = 0$$

由归纳假设 $x_1, x_2, \cdots, x_{k-1}$ 线性无关，所以

$$a_i(\lambda_i - \lambda_k) = 0, \quad i = 1, 2, \cdots, k-1.$$

但 $\lambda_1, \lambda_2, \cdots, \lambda_k$ 互不相同，所以 $a_1 = a_2 = \cdots = a_{k-1} = 0$.

将之代入 , 得 $a_k x_k = 0$.

$\because x_k \neq 0, \therefore a_k = 0$

故 x_1, x_2, \dots, x_k 线性无关.

定理25 : n 阶矩阵与对角矩阵相似的充要条件 :
A有n个线性无关的特征向量 , 或A有完备的特征
向量系

对角化的一般方法

设 T 为 n 维线性空间 V 的一个线性变换, x_1, x_2, \dots, x_n 为 V 的一组基, T 在这组基下的矩阵为 A .

步骤:

1° 求出矩阵 A 的全部特征值 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$.

2° 对每一个特征值 λ_i , 求出齐次线性方程组

$$(\lambda_i I - A)X = 0, \quad i = 1, 2, \dots, k$$

的一个基础解系 (此即 T 的属于 λ_i 的全部线性无关的特征向量在基 x_1, x_2, \dots, x_n 下的坐标).

3° 若全部基础解系所含向量个数之和等于 n ，则
 T 有 n 个线性无关的特征向量 y_1, y_2, \dots, y_n ，从而 T
(或矩阵 A) 可对角化. 以这些解向量为列，作一个
 n 阶方阵 C ，则 C 可逆， $C^{-1}AC$ 是对角矩阵. 而且
 C 就是基 x_1, x_2, \dots, x_n 到基 y_1, y_2, \dots, y_n 的过渡矩阵.

例：设复数域上线性空间 V 的线性变换 T 在某组基

x_1, x_2, x_3 下的矩阵为

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

问 T 是否可对角化. 在可对角化的情况下, 写出
基变换的过渡矩阵.

解：A的特征多项式为

$$|\lambda I - A| = \begin{vmatrix} \lambda & \mathbf{0} & -1 \\ \mathbf{0} & \lambda - 1 & \mathbf{0} \\ -1 & \mathbf{0} & \lambda \end{vmatrix} = (\lambda - 1)^2 (\lambda + 1)$$

得A的特征值是1、1、-1.

解齐次线性方程组 $(1 \cdot I - A)X = \mathbf{0}$, 得 $x_1 = x_3$

故其基础解系为：(1,0,1),(0,1,0)

所以， $y_1 = x_1 + x_3$, $y_2 = x_2$

是T 的属于特征值1的两个线性无关的特征向量.

再解齐次线性方程组 $(-1 \cdot I - A)X = 0$, 得 $\begin{cases} x_1 = -x_3 \\ x_2 = 0 \end{cases}$

故其基础解系为： $(1, 0, -1)$

所以， $y_3 = x_1 - x_3$

是 T 的属于特征值 -1 的线性无关的特征向量.

y_1, y_2, y_3 线性无关，故 T 可对角化，且

T 在基 y_1, y_2, y_3 下的矩阵为对角矩阵

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix};$$

$$(y_1, y_2, y_3) = (x_1, x_2, x_3) \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & -1 \end{pmatrix}.$$

即基 x_1, x_2, x_3 到 y_1, y_2, y_3 的过渡矩阵为

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

$$C^{-1}AC = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}.$$

例：问A是否可对角化？若可，求可逆矩阵C，使

$C^{-1}AC$ 为以角矩阵. 这里 $A = \begin{pmatrix} 3 & 2 & -1 \\ -2 & -2 & 2 \\ 3 & 6 & -1 \end{pmatrix}$

解：A的特征多项式为

$$\begin{aligned} |\lambda I - A| &= \begin{vmatrix} \lambda - 3 & -2 & 1 \\ 2 & \lambda + 2 & -2 \\ -3 & -6 & \lambda + 1 \end{vmatrix} \\ &= \lambda^3 - 12\lambda + 16 = (\lambda - 2)^2 (\lambda + 4) \end{aligned}$$

得A的特征值是2、2、-4 .

对于特征值2，求出齐次线性方程组

$$\begin{pmatrix} -1 & -2 & 1 \\ 2 & 4 & -2 \\ -3 & -6 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

的一个基础解系：(- 2、 1、 0) ， (1、 0、 1)

对于特征值 - 4，求出齐次方程组

$$\begin{pmatrix} -7 & -2 & 1 \\ 2 & -2 & -2 \\ -3 & -6 & -3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

的一个基础解系： $(\frac{1}{3}, -\frac{2}{3}, 1)$

所以A可对角化.

$$\text{令 } C = \begin{pmatrix} -2 & 1 & \frac{1}{3} \\ 1 & 0 & -\frac{2}{3} \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\text{则 } C^{-1}AC = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & -4 \end{pmatrix}$$

例： 在 $P[x]_n (n > 1)$ 中，求微分变换D的特征多项式. 并证明：**D**在任何一组基下的矩阵都不可能是对角矩阵（即**D**不可对角化）.

解：在 $P[x]_n$ 中取一组基： $1, x, \frac{x^2}{2!}, \dots, \frac{x^{n-1}}{(n-1)!}$

则**D**在这组基下的矩阵为

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

于是

$$|\lambda I - A| = \begin{vmatrix} \lambda & -1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda & -1 & \cdots & 0 \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & -1 \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & \lambda \end{vmatrix} = \lambda^n$$

D的特征值为0 (n 重) .

又由于对应特征值0的齐次线性方程组 $-AX = 0$

的系数矩阵的秩为 $n - 1$, 从而方程组的基础解系

只含有一个向量 , 它小于 $P[x]_n$ 的维数 n (> 1) .

故**D不可对角化** .

本讲主要内容

- 线性变换的特征值与特征向量
- 最小多项式
- 对角矩阵
- 不变子空间

1、定义

设 T 是数域 K 上线性空间 V 的线性变换， V_1 是 V 的子空间，若 $\forall x \in V_1$, 有 $T(x) \in V_1$ 则称 V_1 是 T 的不变子空间

注：

V 的平凡子空间（ V 及零子空间）对于 V 的任意一个变换 T 来说，都是不变子空间.

不变子空间的简单性质

- 1) 两个不变子空间的交与和仍是不变子空间.
- 2) 设 $V_1 = L(x_1, x_2, \dots, x_s)$, 则 V_1 是不变子空间
 $\Leftrightarrow T(x_1), T(x_2), \dots, T(x_s) \in V_1$.

证：“ \Rightarrow ”显然成立.

“ \Leftarrow ” 任取 $x \in V_1$, 设 $x = k_1x_1 + k_2x_2 + \dots + k_sx_s$,
则 $T(x) = k_1T(x_1) + k_2T(x_2) + \dots + k_sT(x_s)$.

由于 $T(x_1), T(x_2), \dots, T(x_s) \in V_1$, $\therefore T(x) \in V_1$.

故 V_1 为 T 的不变子空间.

一些重要不变子空间

1) 线性变换 T 的值域 $R(T)$ 与核 $N(T)$ 都是 T 的不变子空间.

$$\text{证: } \because R(T) = \{T(x) \mid x \in V\} \subseteq V,$$

$$\therefore \forall x \in R(T), \text{ 有 } T(x) \in R(T).$$

故 $R(T)$ 为 T 的不变子空间.

又任取 $x \in N(T)$, 有 $T(x) = 0 \in N(T)$.

$\therefore N(T)$ 也为 T 的不变子空间.

2) 任何子空间都是数乘变换 K 的不变子空间.

$$(\because \forall x \in V_1, Kx = kx \in V_1)$$

3) 线性变换 T 的特征子空间 V_{λ_0} 是 T 的不变子空间.

$$(\because \forall x \in V_{\lambda_0}, \text{有 } T(x) = \lambda_0 x \in V_{\lambda_0}.)$$

4) 由 T 的特征向量生成的子空间是 T 的不变子空间.

证：设 x_1, x_2, \dots, x_s 是 T 的分别属于特征值

$\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_s$ 的特征向量. 任取 $x \in L(x_1, x_2, \dots, x_s)$,

设 $x = k_1 x_1 + k_2 x_2 + \dots + k_s x_s$, 则

$$T(x) = k_1 \lambda_1 x_1 + k_2 \lambda_2 x_2 + \dots + k_s \lambda_s x_s \in L(x_1, x_2, \dots, x_s)$$

$\therefore L(x_1, x_2, \dots, x_s)$ 为 T 的不变子空间.

注：

特别地，由 T 的一个特征向量生成的子空间是一个一维不变子空间. 反过来，一个一维不变子空间必可看成是 T 的一个特征向量生成的子空间.

事实上，若 $V_1 = L(x) = \{kx \mid k \in K, x \neq 0\}$.

则 x 为 $L(x)$ 的一组基. 因为 V_1 为不变子空间，

$\therefore T(x) \in V_1$ ，即必存在 $\lambda \in K$ ，使 $T(x) = \lambda x$.

$\therefore x$ 是 T 的特征向量.

定理27：设T是线性空间 V^n 的线性变换，且 V^n

可分解为s个T的不变子空间的直和

$$V^n = V_1 \oplus V_2 \oplus \cdots \oplus V_s$$

在每个不变子空间 V_i 中取基

$$x_{i1}, x_{i2}, \cdots, x_{in_i} \quad (i = 1, 2, \cdots, s) \quad (*)$$

将其合并作为 V^n 的基，则T在该基下的矩阵为

$$A = \text{diag}(A_1, A_2, \cdots, A_s)$$

其中 A_i ($i = 1, 2, \cdots, s$) 是T在 V_i 的基(*)下的矩阵

作业

- **P79 : 16、 17、 18**