矩阵分析与应用

第五讲 线性变换之三

信息与通信工程学院各發的

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

其中 $A = A^T \in \mathbb{R}^{n \times n}$ 。

Lagrauge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: ① 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.

② 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.

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

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 dimV = 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 $(\lambda_0 I - A)X = 0$ 的解,

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

所以它的系数行列式 $|\lambda_0 I - A| = 0$.

以上分析说明:

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

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

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)

eta: ① 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 $\left|\lambda I - A\right|$ 的根,即 $\left|\lambda_0 I - A\right| = 0$.

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.)

② 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) 把所求得的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_r)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

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

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

$$k_1 y_1 + k_2 y_2$$
, $(k_1, k_2 \in K$ 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.

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

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

若T在n维线性空间V的某组基下的矩阵为A,则

$$\dim V_{\lambda_0} = n - \mathcal{R}(\lambda_0 I - A)$$

即特征子空间 V_{λ} 的维数等于齐次线性方程组

$$(\lambda_0 I - A)X = 0 \tag{*}$$

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

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

$$= \lambda^{n} - (a_{11} + a_{22} + \dots + a_{nn})\lambda^{n-1} + \dots + (-1)^{n} |A|$$

由多项式根与系数的关系还可得

- ① A的全体特征值的和 = $a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{nn}$.
- ② A的全体特征值的积=|A|. 称之为A的迹,记作trA

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

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

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

定理: 相似矩阵有相同的迹 tr(AB) = tr(BA)

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

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

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

$$= tr(A)$$

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

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

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

注:① 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<u>线性变换</u>T的特征 <u>多项式</u>;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.

② 有相同特征多项式的矩阵未必相似.

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_1 的特征向量, $Ax_1 = \lambda_1 x_1$

$$\mathcal{P}_1 = (x_1, x_2, \dots, x_n)$$

于是
$$AP_1 = (Ax_1, Ax_2, ..., Ax_n) = (\lambda_1 x_1, Ax_2, ..., Ax_n)$$

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

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

于是
$$AP_1 = (\lambda_1 x_1, Ax_2, \dots, Ax_n)$$

$$= (x_1, x_2, \dots, x_n) \begin{bmatrix} \lambda_1 & b_{12} & \dots & b_{1n} \\ 0 & b_{22} & \dots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \dots & \vdots \\ 0 & b_{n2} & \dots & b_{nn} \end{bmatrix} = P_1 \begin{bmatrix} \lambda_1 & b_{12} & \dots & b_{1n} \\ 0 & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & & & \end{bmatrix}$$

即
$$P_{1}^{-1}AP_{1} = \begin{bmatrix} \lambda_{1} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ 0 & & & \\ \vdots & & A_{1} & \\ 0 & & & \end{bmatrix}$$

由归纳假定,对于n-1阶矩阵 A_1 存在矩阵Q使得

$$Q^{-1}A_{1}Q = \begin{bmatrix} \lambda_{2} & * \\ & \ddots & \\ & & \lambda_{n} \end{bmatrix}$$

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

则有
$$P^{-1}AP = (P_1P_2)^{-1}A(P_1P_2) = P_2^{-1}(P_1^{-1}AP_1)P_2$$

$$= P_2^{-1} \begin{bmatrix} \lambda_1 & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ 0 & & & \\ \vdots & & A_1 \end{bmatrix} P_2 \quad \therefore P_2^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0^T \\ 0 & Q^{-1} \end{bmatrix}$$

$$= egin{bmatrix} \lambda_1 & * & \cdots & * \ & \lambda_2 & \ddots & dots \ & & \ddots & * \ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

#

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

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

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

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

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

必然存在可逆矩阵 P_{mn} ,使得

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

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

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

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

$$\mathbb{E} P^{-1} \varphi(A) P = 0 \quad \Rightarrow \varphi(A) = 0$$

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

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

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

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

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

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

(2)
$$A^m$$
 $(m \in Z^+)$ 必有一个特征值为_____;

(3)
$$A$$
可逆时, A^{-1} 必有一个特征值为_____;

(4)
$$A$$
可逆时, A^* 必有一个特征值为_______.

(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,

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

$$m_2(A) = 0 \implies m_1(\lambda) | m_2(\lambda)$$

$$m_1(A) = 0 \implies m_2(\lambda) | m_1(\lambda)$$

又 $m_1(\lambda), m_2(\lambda)$ 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 $m(\lambda) | \varphi(\lambda)$

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

设 λ_0 是 $\varphi(\lambda)$ 的零点

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

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 $\lambda - k$;

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

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

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 (*λ*-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 $m_B(\lambda) | m_A(\lambda)$.

同理可得 $m_A(\lambda) | m_B(\lambda)$.

 $\sum m_A(\lambda), m_B(\lambda)$ 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 $(\lambda-1)^2(\lambda-2)$,但A与B不相似.

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

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

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

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

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

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

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

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

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的一组基,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 $diag(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$

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

 $\therefore x_1, x_2, \cdots x_n$ 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 $x_1, x_2, \cdots x_k$ 分别是T的属于互不相同的特征值 $\lambda_1, \lambda_2, \cdots \lambda_k$ 的特征向量,则 $x_1, x_2, \cdots x_k$ 线性无关.

证:对k作数学归纳法.

当 k=1 时, $x_1 \neq 0$, x_1 线性无关. 命题成立. 假设对于k-1 来说,结论成立. 现设 $\lambda_1, \lambda_2, \cdots \lambda_k$ 为 T 的互不相同的特征值, x_i 是属于 λ_i 的特征向量,即 $Tx_i = \lambda_i x_i$, $i=1,2,\cdots,k$.

设
$$a_1x_1 + a_2x_2 + \dots + a_kx_k = 0$$
, $a_i \in K$ ①

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

以 礼乘①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①式两端施行线性变换T,得

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

③式减②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, \dots, x_{k-1} 线性无关,所以

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

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

将之代入①,得 $a_k x_k = 0$.

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

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 $(\lambda_i I A)X = 0$, i = 1.2...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° 若全部基础解系所合向量个数之和等于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

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

得A的特征值是1、1、一1.

解齐次线性方程组 $(1 \cdot I - A)X = 0$, 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 y₁, y₂, y₃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

$$C^{-1}AC$$
为对角矩阵. 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

$$|\lambda I - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 3 & -2 & 1 \\ 2 & \lambda + 2 & -2 \\ -3 & -6 & \lambda + 1 \end{vmatrix}$$

$$= \lambda^3 - 12\lambda + 16 = (\lambda - 2)^2(\lambda + 4)$$

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)

对于特征值一4,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.

例: 在 $P_n[x](n>1)$ 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
$$P_n[x]$$
中取一组基: 1, x , $\frac{x^2}{2!}$, ..., $\frac{x^{n-1}}{(n-1)!}$

则D在这组基下的矩阵为

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

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

∴ **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 $P_n[x]$ 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: "⇒"显然成立.

" \leftarrow " 任取 $x \in V_1$, 设 $x = k_1 x_1 + k_2 x_2 + \dots + k_s x_s$,

则 $T(x) = k_1 T(x_1) + k_2 T(x_2) + \cdots + k_s T(x_s)$.

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

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.

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

$$\therefore \forall x \in R(T), \ \ \mathsf{f} T(x) \in R(T).$$

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.
- $(:: \forall x \in V_1, Kx = kx \in V_1)$ 3) 线性变换 T 的特征子空间 V_{λ_0} 是 T 的不变子空间. $(\because \forall x \in V_{\lambda o}, \ \ \mathsf{f}T(x) = \lambda_o x \in V_{\lambda o}.)$
- 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

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

 $L(x_1,x_2,\dots,x_s)$ 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
$$V_1 = L(x) = \{kx | k \in K, x \neq 0\}$$
.

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

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

将其合并作为 V^n 的基,则T在该基下的矩阵为

$$A = \operatorname{diag}(A_1, A_2, \dots, A_s)$$

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

作业

■ P77: 1, 2, 3, 4, 5

■ P78: 6, 9, 10

P79: 13, 14, 16, 17, 18