1.2 线性变换及其矩阵

一. 线性变换及其运算

定义1.11 如果线性空间V的一个变换T具有性质

$$T(kx + ly) = k(Tx) + l(Ty)$$

其中 $x, y \in V$, $k, l \in K$,则称T为V的一个线性变换或线性算子.

M

例1.10 T是 \mathbb{R}^2 上的旋转变换,即 T(x) = Ax 其中

$$x = \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2, A = \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}.$$

例 1.11 在 P_n 中,求微分的变换. 即

$$Df(t) = f'(t), \ \forall f(t) \in P_n$$

例1.12 定义在闭区间[a,b]上的所有实连续函数的集合 $\mathbf{C}(a,b)$ 构成 \mathbf{R} 上的一个线性空间. 在 $\mathbf{C}(a,b)$ 上定义变换 \mathbf{J} , 即

$$J(f(t)) = \int_a^b f(t)dt, \quad \forall f(t) \in C(a,b)$$

线性变换的性质:

- (1) T(0) = 0; (2) T(-x) = -T(x)
- (3) 如果 x_1 ,L x_m 线性相关,则 Tx_1 ,L , Tx_m 也相关;
- (4) 如果 $x_1, \dots x_m$ 线性无关,且T是单射,则 Tx_1, \dots, Tx_m 也无关.

M

证明 (3) 因为 $x_1, x_2, ...x_m$ 线性相关,所以3不全为零的 $k_1, k_2, ..., k_m$ 使

$$k_1x_1+k_2x_2+...+k_mx_m=0$$

作变换 T ,有 $T(k_1x_1+k_2x_2+...+k_mx_m)=0$
即 $k_1Tx_1+k_2Tx_2+...+k_mTx_m=0$
故 $Tx_1,Tx_2,...,Tx_m$ 线性相关。

(4) 设一组数 $k_1, k_2, ..., k_m$ 使得 $k_1 T x_1 + k_2 T x_2 + ... + k_m T x_m = \mathbf{0}, \quad \text{即}$ $T(k_1 x_1 + k_2 x_2 + ... + k_m x_m) = \mathbf{0},$ 由 T是单射可得 $k_1 x_1 + k_2 x_2 + ... + k_m x_m = \mathbf{0}, \quad \text{因为}$

 $x_1, x_2, ..., x_m$ 线性无关,所以有 $k_1 = k_2 = ... = k_m = 0$,故 $Tx_1, Tx_2, ..., Tx_m$ 线性无关。 证毕

м

定义1.12 设T是V的线性变换,集合 $\{Tx|x \in V\}$ 称为T的值域,用R(T) 表示,即 $R(T) = \{Tx|x \in V\}$

集合 $\{x|Tx=0,x\in V\}$,称为T的核,用 $\mathbf{N}(T)$ 表示,即 $N(T)=\{x|Tx=0,x\in V\}$

定理1.8 线性空间V的线性变换T的值域和核都是V的线性子空间.

定义1.13 象子空间的维数 $\dim \mathbf{R}(T)$ 称为T的秩; 核子空间的维数 $\dim \mathbf{N}(T)$ 称为T的亏(零度).

例1.13 设 V^n 的一个基为 x_1, x_2, \dots, x_n , T是 V^n 中的 线性变换,则 $R(T) = L(Tx_1, Tx_2, \dots, Tx_n)$.

证 $\forall \beta \in R(T)$, 有 $T(\alpha) = \beta$, $\alpha \in V^n$, 由

$$\alpha = k_1 x_1 + k_2 x_2 + \ldots + k_n x_n$$

所以 $\beta = T\alpha = k_1 Tx_1 + k_2 Tx_2 + ... + k_n Tx_n$, 故 $R(T) \subset L(Tx_1, Tx_2, ..., Tx_n)$, 另一边显然,故成立.

例1.14 设 $x = (\xi_1, \xi_2, \xi_3, \xi_4) \in \mathbb{R}^4$,试证明 $T(\xi_1, \xi_2, \xi_3, \xi_4) = (\xi_1 + \xi_2 - 3\xi_3 - \xi_4, 3\xi_1 - \xi_2 - 3\xi_3 + 4\xi_4, 0, 0)$

是 V^n 的线性变换,并求T的秩与亏.

证明 省。由于 $T(e_1)=(1,3,0,0), T(e_2)=(1,-1,0,0),$ $T(e_3)=(-3,-3,0,0), T(e_4)=(-1,4,0,0),$ 所以rankT=2.

由
$$Tx=0$$
,有 $\xi_1+\xi_2-3\xi_3-\xi_4=0$ $3\xi_1-\xi_2-3\xi_3+4\xi_4=0$

基础解系有4-2=2个向量,故T的亏为2. 且解得(3,3,2,0),(-3,7,0,4) 是N(T)的基。

M

特殊的线性变换:

- (1) 单位变换或恒等变换 T_e ,即 $T_e x = x$, $\forall x \in V$
- (2) 零变换 T_0 ,即 $T_0 x = 0$, $\forall x \in V$

线性变换的运算:

1. 加法

设 T_1 , T_2 是 V 的两个线性变换,定义它的和 T_1+T_2 为 $(T_1+T_2)x=T_1x+T_2x$, $\forall x \in V$

线性变换T的负变换定义为 (-T)x = -(Tx)

运算规律:

(1)
$$T_1 + T_2 = T_2 + T_1$$
 (2) $(T_1 + T_2) + T_3 = T_1 + (T_2 + T_3)$

(3)
$$T + T_0 = T$$
 (4) $T + (-T) = T_0$

.

2. 线性变换与数的乘法

设 $k \in \mathbb{K}$, T为 \mathbb{V} 中的线性变换,定义数 k与T的乘积 kT为 $(kT)x = k(Tx), \forall x \in \mathbb{V}$

(1)
$$k(T_1 + T_2) = kT_1 + kT_2$$

$$(2) (k+l)T = kT + lT$$

(3)
$$(kl)T = k(lT)$$
 (4) $1T = T$

性质: (1) T_1+T_2 是V上的线性变换.

- (2) kT 是V上的线性变换.
- (3) V上的所有线性变换的集合,形成一个线

性空间,记为 Hom(V,V)

3. 线性变换的乘法

设 T_1, T_2 是V的两个线性变换,定义 T_1 与 T_2 的乘积为

$$(T_1T_2)x = T_1(T_2(x)), \quad \forall x \in V$$

运算规律: (1) $(T_1T_2)T_3 = T_1(T_2T_3)$

(2)
$$T_1(T_2 + T_3) = T_1T_2 + T_1T_3$$

(3)
$$(T_1 + T_2)T_3 = T_1T_3 + T_2T_3$$

注: $T_1T_2 \neq T_2T_1$

4. 逆变换

若T是V的线性变换,且存在线性变换S,使

$$(ST)x = (TS)x = x, \ \forall x \in V$$

成立,则称S是T的逆变换,记为 $S=T^{-1}$.且有

$$T^{-1}T = TT^{-1} = T_{e}$$

M

5. 线性变换的多项式

设n是正整数,T是V的线性变换. 定义T的n次幂为

$$T^n = TT \cdots T$$

定义T的零次幂为 $T^0 = T_e$

运算规律:

当**T**是可逆时, $T^{m+n} = T^m T^n$, $(T^m)^n = T^{mn}$, $m, n \in N^+$. $T^{-n} = (T^{-1})^n$, $n \in N^+$

设 $f(t) = a_m t^m + a_{m-1} t^{m-1} + \dots + a_0$ 是t的m次多项式, 定义 $f(T) = a_m T^m + a_{m-1} T^{m-1} + \dots + a_0 T_e$

称为线性变换T的多项式.

性质: 如果 h(t) = f(t)g(t), p(t) = f(t) + g(t), 则 h(T) = f(T)g(T), p(T) = f(T) + g(T).

二. 线性变换的矩阵表示

设T是 Vⁿ的线性变换, x_1, x_2, \dots, x_n 是 Vⁿ的一个基,

则有

$$\begin{cases}
Tx_1 = a_{11}x_1 + a_{21}x_2 + \dots + a_{n1}x_n \\
Tx_2 = a_{12}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{n2}x_n \\
\dots \\
Tx_n = a_{1n}x_1 + a_{2n}x_2 + \dots + a_{nn}x_n
\end{cases}$$

$$Tx_n = a_{1n}x_1 + a_{2n}x_2 + \dots + a_{nn}x_n$$

采用矩阵形式表示 $T(x_1, x_2, \dots, x_n) = (Tx_1, Tx_2, \dots, Tx_n)$ $=(x_1,x_2,\cdots,x_n)A$

其中

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

定义1.14 矩阵A称为T在 V^n 的基 x_1, x_2, \dots, x_n 下的矩阵,简称A为T的矩阵.

例如 T_0 的矩阵为 O , T_e 的矩阵为 I , T_m 的矩阵为 mI (数量矩阵).

例1.15 在n+1维线性空间 P_n 中,其两个基分别为

(I)
$$f_0(t) = 1$$
, $f_1(t) = t$, $f_2(t) = \frac{t^2}{2!}$, ..., $f_n(t) = \frac{t^n}{n!}$
(II) $g_0(t) = 1$, $g_1(t) = t$, $g_2(t) = t^2$, ..., $g_n(t) = t^n$

求微分变换D在两个基下的矩阵.

×

解 因为

$$T(f_0) = 0, T(f_1) = 1, \dots, T(f_n) = t^{n-1}/(n-1)!$$

 $T(g_0) = 0, T(g_1) = 1, \dots, T(g_n) = nt^{n-1}$

所以T在基(I)与基(II)下的矩阵分别为

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{B} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & n \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}$$

例1.16 设A是 V^n 的线性变换T 的矩阵,则

$$\dim R(T) = \dim R(A), \dim N(T) = \dim N(A)$$

证 设 $\mathbf{V}^{\mathbf{n}}$ 的基为 x_1, x_2, \dots, x_n , $\dim R(\mathbf{A}) = r$

由于
$$R(T) = L(Tx_1, Tx_2, \dots, Tx_n)$$

所以 $\dim R(T) = \operatorname{rank}(\bar{T}x_1, Tx_2, \cdots, Tx_n) = \operatorname{rank}(A)$

因而 $\dim R(T) = \dim R(A)$

设 $\dim N(A) = s$, 当s = 0时,显然有 $\dim N(T) \ge s$;

而当 $s\neq 0$ 时,设 y_1, \dots, y_s (列向量)为 N(A) 的一个基

记
$$\tilde{x}_i = (x_1, x_2, \dots, x_n) y_i \ (i = 1, \dots, s)$$
. 由
$$T\tilde{x}_i = (x_1, x_2, \dots, x_n) A y_i = 0$$

知 $\tilde{x}_i \in N(T)$ 因此 $\dim N(T) \ge s = \dim N(A)$

M

若设 $\dim N(T) = r$,则当r = 0时,有 $\dim N(A) \ge r$ 而当 $r \ne 0$ 时,设 N(T)的一个基 $\tilde{x}_1, \tilde{x}_2, \cdots, \tilde{x}_r$,它 们在 $\mathbf{V}^{\mathbf{n}}$ 的基下的坐标依次为 y_1, y_2, \cdots, y_r ,由 $T\tilde{x}_i = 0$ 可得 $T\tilde{x}_i = (x_1, x_2, \cdots, x_n)Ay_i = 0$ 即 $Ay_i = 0$ 所以 $y_i \in N(A)$. 因此 $\dim N(A) \ge r = \dim N(T)$

综上所述,便得 dim N(A) = dim N(T)

证毕

м

定理1.9 设 x_1, x_2, \dots, x_n 是 V^n 的一个基,线性变换 T_1, T_2 在该基下依次有n阶矩阵A ,B . 则有

(1)
$$(T_1 + T_2)(x_1, x_2, \dots, x_n) = (x_1, x_2, \dots, x_n)(\mathbf{A} + \mathbf{B})$$

(2)
$$(kT_1)(x_1, x_2, \dots, x_n) = (x_1, x_2, \dots, x_n)(kA)$$

(3)
$$(T_1T_2)(x_1, x_2, \dots, x_n) = (x_1, x_2, \dots, x_n)(\mathbf{AB})$$

(4)
$$T_1^{-1}(x_1, x_2, \dots, x_n) = (x_1, x_2, \dots, x_n)A^{-1}$$

推论 设 $f(t) = a_m t^m + a_{m-1} t^{m-1} + \dots + a_0$ 是t 的多项式,T为 Vn 的线性变换,且对 Vn 的基 x_1, x_2, \dots, x_n 有 $T(x_1, x_2, \dots, x_n) = (x_1, x_2, \dots, x_n) A$,则有 Vn 的线性变换f(T) 在该基下的矩阵是 $f(A) = a_m A^m + a_{m-1} A^{m-1} + \dots + a_0 I$

定理1.10 设线性变换*T*在 Vⁿ 的基 x_1, x_2, \dots, x_n 下的矩阵 $A = (a_{ij})$,向量 x 在该基下的坐标是 $(\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)^T$,则 Tx 在该基下的坐标 $(\eta_1, \dots, \eta_n)^T$ 满足 $(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n)^T = A(\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)^T$

证 因为

因为
$$x = (x_1, \dots, x_n) \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \vdots \\ \xi_n \end{pmatrix}$$

$$Tx = T(x_1, \dots, x_n) \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \vdots \\ \xi_n \end{pmatrix} = (x_1, \dots, x_n) A \begin{pmatrix} \xi_1 \\ \vdots \\ \xi_n \end{pmatrix}$$
 所以
$$(\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n)^T = A (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)^T$$

证毕

定理1.11 设 Vⁿ的线性变换T,对于 Vⁿ的两个基 x_1, x_2, \cdots, x_n 和 y_1, y_2, \cdots, y_n 的矩阵依次是A和B,并且 $(y_1, y_2, \cdots, y_n) = (x_1, x_2, \cdots, x_n)C$ 那么 $B = C^{-1}AC$

证 因为 $T(x_1, \dots, x_n) = (x_1, \dots, x_n)A$, $T(y_1, \dots, y_n) = (y_1, \dots, y_n)B$ $T(y_1, \dots, y_n) = T(x_1, \dots, x_n)C = (x_1, \dots, x_n)AC$ $= (y_1, \dots, y_n)C^{-1}AC$

所以 $B = C^{-1}AC$ 证毕

相似的性质: (1) $A \sim A$; (2)如果 $A \sim B$, 那么 $B \sim A$;

(3)如果 $A \sim B$, $B \sim C$, 那么 $A \sim C$;

(4)如果 $A \sim B$,那么 $f(A) \sim f(B)$.

三. 特征值与特征向量

定义1.16 设T是 V^n 的线性变换,且对K中的某一数 λ_0 ,存在非零向量 $x \in V^n$,使得 $Tx = \lambda_0 x$ 成立,则称 λ_0 为T 的特征值,x 为T 的属于 λ_0 的特征向量.

设 Vⁿ的一个基为
$$x_1, x_2, \dots, x_n$$
 ,则有
$$x = \xi_1 x_1 + \xi_1 x_2 + \dots + \xi_n x_n$$
 由于 $Tx = \lambda_0 x$ 所以 $A(\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)^T = \lambda_0 (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)^T$ 即 $(A - \lambda_0 I)(\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)^T = 0$

结论: A的特征值与T的特征值相同,且A的特征向量是T的特征向量的坐标.

计算T 的特征值和特征向量的步骤:

- (1) 取定 V^n 的一个基,写出T 在该基下的矩阵A;
- (2) 求出A 的特征值,它们就是T的特征值.
- (3) 求出A的全部线性无关的特征向量;
- (4)以A的特征向量为Vn中取定基下的坐标,得到T的特征向量.

例1.18 设线性变换 T在 V^3 的基 x_1, x_2, x_3 下的矩阵是

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

求T的特征值和特征向量.

M

解 因为A 的特征多项式是

$$\varphi(\lambda) = \det(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}) = (\lambda + 1)^{2}(\lambda - 5)$$

因此T 的特征值是 $\lambda_{1,2} = -1, \lambda_3 = 5.$

特征方程
$$(\lambda_{1,2}I - A)x = 0$$
 的一个基础解系为 $(1,0,-1)^T$, $(0,1,-1)^T$

T 的属于 $\lambda_{1,2}$ 的两个线性无关的特征向量为 $y_1 = x_1 - x_3$, $y_2 = x_2 - x_3$

T 的属于 $\lambda_{1,2}$ 的全体特征向量为

$$k_1 \mathbf{y}_1 + k_2 \mathbf{y}_2$$
 $(k_1, k_2 \in K \pi \ \Pi \ H \ \mathcal{H} \ \mathbb{R})$

特征方程 $(\lambda_3 I - A)x = 0$ 的一个基础解系为 $(1,1,1)^T$,则T 的属于 λ_3 的线性无关的特征向量为 $y_3 = x_1 + x_2 + x_3$

所以T的属于 λ_3 的全部特征向量为 k_3y_3 ($k_3 \in K$ 不等于零)

特征子空间
$$V_{\lambda_0}$$
: $V_{\lambda_0} = \{x | Tx = \lambda_0 x, x \in V^n\}$

定理1.12 设
$$A = (a_{ij})_{m \times n}, B = (b_{ij})_{n \times m}, \ \ \bigcup tr(AB) = tr(BA)$$

定理1.13 相似矩阵有相同的迹.

定理1.14 相似矩阵有相同的特征多项式,因此也有相同的特征值.

定理1.15 设 A_1, A_2, \dots, A_m 均为方阵 $A = diag(A_1, A_2, \dots, A_n)$,则

$$det (\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}) = \prod_{i=1}^{m} det(\lambda \mathbf{I}_{i} - \mathbf{A}_{i})$$

定理1.16 设 $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $B \in \mathbb{R}^{n \times m}$,又设AB的特征 多项式为 $\varphi_{AB}(\lambda)$, BA 的特征多项式为 $\phi_{BA}(\lambda)$,则

$$\lambda^n \varphi_{AB}(\lambda) = \lambda^m \varphi_{BA}(\lambda)$$

证明 构造行列式 $\begin{vmatrix} \lambda I_m & A \\ \lambda B & \lambda I_n \end{vmatrix}$

$$egin{array}{c|c} \lambda oldsymbol{I}_m & oldsymbol{A} \ \lambda oldsymbol{B} & \lambda oldsymbol{I}_n \end{array}$$

因为
$$B = M$$
 $A = M$ $A = M$

故
$$\begin{vmatrix} \lambda I_m & A \\ \lambda B & \lambda I_n \end{vmatrix} = \lambda^m |\lambda I_n - BA| = \lambda^n |\lambda I_m - AB|$$
 证毕

м

例 已知列向量 $\alpha = (1,2,...,n)^{T}$, $\beta = (1,1,...1)^{T}$,求行列式det ($I_n + \alpha \beta^{T}$).

解 因为
$$\det(\mathbf{I}_n + \alpha \boldsymbol{\beta}^T) = \det(1 + \boldsymbol{\beta}^T \boldsymbol{\alpha}),$$
 所以 $\det(\mathbf{I}_n + \alpha \boldsymbol{\beta}^T) = 1 + \frac{n(n+1)}{2}.$

定理1.17 任意n 阶矩阵与三角矩阵相似.

10

则

定理1.18 (Hamilton-Cayley)n 阶矩阵A 是其特征多项式的根(零点),即令

$$\varphi(\lambda) = \det(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}) = \lambda^n + a_{n-1}\lambda^{n-1} + \dots + a_0$$
$$\varphi(\mathbf{A}) = \mathbf{A}^n + a_{n-1}\mathbf{A}^{n-1} + \dots + a_0\mathbf{I} = \mathbf{O}$$

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

$$oldsymbol{P}^{-1}oldsymbol{AP} = egin{pmatrix} \lambda_1 & * & \cdots & * \ & \lambda_2 & \ddots & dots \ & & \ddots & lpha \ & & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

于是
$$\varphi(\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P}) = (\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P} - \lambda_1 \mathbf{I}) \cdots (\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P} - \lambda_n \mathbf{I})$$

$$\begin{pmatrix} 0 & * & \cdots & * \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ \end{pmatrix}$$

$$=egin{pmatrix} 0 & * & \cdots & * \ & \lambda_2 - \lambda_1 & \ddots & dots \ & & \ddots & * \ & & \lambda_n - \lambda_1 \end{pmatrix} imes \ \end{array}$$

$$(\lambda_1 - \lambda_2 * \cdots$$

$$\begin{pmatrix} \lambda_{1} - \lambda_{2} & * & \cdots & * \\ 0 & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & * \\ & & & \lambda_{n} - \lambda_{2} \end{pmatrix} \times \cdots \times (\boldsymbol{P}^{-1}\boldsymbol{A}\boldsymbol{P} - \lambda_{n}\boldsymbol{I}) =$$

$$\begin{pmatrix} 0 & 0 & * & \cdots & * \\ 0 & 0 & * & \cdots & * \\ \vdots & \vdots & & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & & * \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} \lambda_1 - \lambda_3 & * & * & * & \cdots & * \\ & \lambda_2 - \lambda_3 & * & \cdots & * \\ & & 0 & \ddots & \vdots \\ & & & \ddots & * \\ & & & & \lambda_n - \lambda_3 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} \lambda_1 - \lambda_3 & * & * & * & \cdots & * \\ & & & \lambda_2 - \lambda_3 & * & \cdots & * \\ & & & & \ddots & \vdots \\ & & & & \ddots & * \\ & & & & & \lambda_n - \lambda_3 \end{pmatrix}$$

$$\cdots \times (\boldsymbol{P}^{-1}\boldsymbol{A}\boldsymbol{P} - \lambda_n \boldsymbol{I}) = \mathbf{O}$$

即
$$\varphi(P^{-1}AP) = P^{-1}\varphi(A)P = O$$
 か $\varphi(A) = O$

证毕

例1.20 已知

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

$$\mathbf{X}$$
 $\mathbf{A}^{100} + 2\mathbf{A}^{50}$

解 令
$$f(\lambda) = \lambda^{100} + 2\lambda^{50}$$
,因为

所以
$$\varphi(\lambda) = \det(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}) = (\lambda - 1)^{2}(\lambda - 2)$$
$$f(\lambda) = \varphi(\lambda)q(\lambda) + b_{0} + b_{1}\lambda + b_{2}\lambda^{2}$$

因为
$$\begin{cases} f(1) = b_0 + b_1 + b_2 = 3 \\ f(2) = b_0 + 2b_1 + 4b_2 = 2^{100} + 2^{51} \\ f'(1) = b_1 + 2b_2 = 200 \end{cases}$$

м

所以

$$\begin{cases} b_0 = 2^{100} + 2^{51} - 400 \\ b_1 = 606 - 2^{101} - 2^{52} \\ b_2 = -203 + 2^{100} + 2^{51} \end{cases}$$

于是
$$A^{100} + 2A^{50} = f(A) = b_0 I + b_1 A + b_2 A^2$$

定义 1.19 首项系数为1,次数最小,且以矩阵A 为根的多项式,称为A 的最小多项式,常用 $m(\lambda)$ 表示.

定理1.19 矩阵A 的最小多项式 $m(\lambda)$ 可整除以A 为根的任意多项式 $f(\lambda)$,且 $m(\lambda)$ 唯一.

证 假若 $m(\lambda)$ 不能整除 $f(\lambda)$, 则有

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

其中 $\deg(r(\lambda)) < \deg(m(\lambda))$,于是由

$$f(\mathbf{A}) = m(\mathbf{A})q(\mathbf{A}) + r(\mathbf{A})$$
 $\sharp \Pi$ $r(\mathbf{A}) = \mathbf{O}$

这与 $m(\lambda)$ 是A的最小多项式相矛盾.

唯一性. 设A 有两个不同的最小多项式 $m_1(\lambda)$

$$m_2(\lambda)$$
 , 取 $g(\lambda) = m_1(\lambda) - m_2(\lambda)$,由于

$$\deg(g(\lambda)) < \deg(m(\lambda))$$
 且 $g(A) = O$,这与

 $m_1(\lambda)$ 是最小多项式矛盾. 所以唯一. 证毕

м

定理1.20 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 设
$$\lambda_0$$
是 $\varphi(\lambda)$ 的零点,即 $\varphi(\lambda_0) = 0$ 因为 $\mathbf{A}\mathbf{x} = \lambda_0\mathbf{x}(\mathbf{x} \neq 0)$,所以 $m(\mathbf{A})\mathbf{x} = m(\lambda_0)\mathbf{x} = 0$ 因而 $m(\lambda_0) = 0$ 证毕

*定理1.21 设n 阶矩阵A 的特征多项式为 $\varphi(\lambda)$,特征矩阵 $\lambda I-A$ 的全体 n-1 阶子式的最大公因式为 $d(\lambda)$,

则A 的最小多项式为
$$m(\lambda) = \frac{\varphi(\lambda)}{d(\lambda)}$$

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

的最小多项式.

解 因为 $\varphi(\lambda)=(\lambda-1)^3(\lambda-2)$,所以A 的最小多项式可能是 $m(\lambda)=(\lambda-1)(\lambda-2)$,由于 $m(A)\neq O$,所以A 的最小多项式可能是

$$m(\lambda)=(\lambda-1)^2(\lambda-2),$$

由于m(A)=O,所以A的最小多项式是

$$m(\lambda) = (\lambda - 1)^2(\lambda - 2)$$

例1.22 证明相似矩阵有相同的最小多项式。

证 设 $\mathbf{B} = \mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P}$, $m_A(\lambda)$ 与 $m_B(\lambda)$ 分别表示A与B的最小多项式,

由
$$m_{B}(B) = O$$
可得:

$$m_B(A) = m_B(PBP^{-1}) = Pm_B(B)P^{-1} = O$$

所以 $m_A(\lambda)|m_B(\lambda)$, 又由 $m_A(A) = \mathbf{0}$ 可得:

$$m_A(\mathbf{B}) = m_A(\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P}) = \mathbf{P}^{-1}m_A(\mathbf{A})\mathbf{P} = \mathbf{O}$$

所以 $m_B(\lambda) | m_A(\lambda), 因而<math>m_A(\lambda) = m_B(\lambda)$

注: 矩阵相似是其最小多项式相等的充分条件,不是必要条件。

例:矩阵diag(1,1,2)与diag(2,2,1)不相似,但最小多项式相同。

例 若矩阵

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

则A的最小多项式为(λ -1)(λ -2);B的最小多项式为(λ -1)²(λ -2).

定理1.22 如果 $\lambda_1, ..., \lambda_m$ 是矩阵A 的互不相同的特征值, $x_1, ..., x_m$ 是分别属于它们的特征向量,那么 $x_1, ..., x_m$ 线性无关.

定理1.23 如果 $\lambda_1, \lambda_2, ..., \lambda_m$ 是矩阵A 的不同特征值,而 $x_{i_1}, ..., x_{i_{r_i}}$ (i = 1, ..., m)是属于 λ_i 的线性无关的特征向量,那么向量组 $x_{11}, ..., x_{1r_i}, ..., x_{m1}, ..., x_{mr_m}$ 也线性无关.

м

四. 对角矩阵

定理1.24 设T 是 V^n 的线性变换,T 在某一基下的矩阵 A 可以为对角矩阵 $\Leftrightarrow T$ 有n 个线性无关的特征向量.

定理1.25 n 阶矩阵A 与对角矩阵相似 $\Leftrightarrow A$ 有n 个线性无关的特征向量,或A 有完备的特征向量系.

例1.23 已知 R3 上的线性变换

 $T(\xi_1, \xi_2, \xi_3) = (\xi_1 + \xi_2 + \xi_3, \xi_1 + \xi_2 + \xi_3, \xi_1 + \xi_2 + \xi_3)$

求 \mathbb{R}^3 上的一个基使T在该基下的矩阵为对角矩阵.

м

解 取 \mathbb{R}^3 的一个基 e_1, e_2, e_3 , T 在该基下的矩阵为

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

因为 $\det(\lambda I - A) = \lambda^2(\lambda - 3) = 0$,所以 $\lambda_{1,2} = 0, \lambda_3 = 3$

由Ax = 0得基础解系

$$p_1 = (1,-1,0)^T, p_2 = (1,0,-1)^T$$

由 (3I - A)x = 0 得基础解系 $p_3 = (1,1,1)^T$

所以存在基 $e_1 - e_2, e_1 - e_3, e_1 + e_2 + e_3$

T在该基下的矩阵是对角阵 diag(0,0,3)

五. 不变子空间

定义1.20 如果T是V的线性变换, V_1 是V的子空间,并且对于任意一个 $x \in V_1$,都有 $Tx \in V_1$,则称 V_1 是T的不变子空间.

例如:

$$T_m x = mx, D(f(t)) = f'(t), W = P_n; V_{\lambda_0} = \{x | Tx = \lambda_0 x\}.$$

结论:如果 V_1 , V_2 都是T的不变子空间,那么 $V_1 \cap V_2$, $V_1 + V_2$ 也都是T的不变子空间.

定理1.27 设T 是 V^n 的线性变换,且 V^n 可分解为s个不变子空间的直和

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

又在每个不变子空间 V_i 中取基

$$x_{i1}, \dots, x_{in_i} \quad (i=1,\dots,s)$$

将它们合并作为 V^n 的基,则T在该基下的矩阵为

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

其中 A_i (i=1,2,...,s) 就是T 在 V_i 的基下的矩阵.

证 因为 $V_1, V_2, ..., V_s$ 都是T 的不变子空间,所以当 $x_{ij} \in V_i$ 时有 $Tx_{ij} \in V_i$ $(i = 1, \dots, s; j = 1, \dots, n_i)$

于是

$$\begin{cases}
T\mathbf{x}_{i1} = a_{11}^{(i)}\mathbf{x}_{i1} + a_{21}^{(i)}\mathbf{x}_{i2} + \dots + a_{n_i1}^{(i)}\mathbf{x}_{in_i} \\
T\mathbf{x}_{i2} = a_{12}^{(i)}\mathbf{x}_{i1} + a_{22}^{(i)}\mathbf{x}_{i2} + \dots + a_{n_i2}^{(i)}\mathbf{x}_{in_i} \\
\vdots \\
T\mathbf{x}_{in_i} = a_{1n_i}^{(i)}\mathbf{x}_{i1} + a_{2n_i}^{(i)}\mathbf{x}_{i2} + \dots + a_{n_in_i}^{(i)}\mathbf{x}_{in_i}
\end{cases}$$

因此,在该基下,T的矩阵是A,其中

$$A_{i} = \begin{cases} \mathbf{c}^{(i)} & a_{12}^{(i)} & \mathbf{L} & a_{1n_{i}}^{(i)} \frac{1}{2} \\ \mathbf{c}^{(i)} & a_{22}^{(i)} & \mathbf{L} & a_{2n_{i}}^{(i)} \frac{1}{2} \\ \mathbf{c}^{(i)} & \mathbf{M} & \mathbf{M} \\ \mathbf{c}^{(i)} & a_{n_{i}2}^{(i)} & \mathbf{L} & a_{n_{i}n_{i}}^{(i)} \frac{1}{2} \end{cases} (i = 1, 2, \mathbf{L}, s)$$

推论 V^n 的线性变换T 在 V^n 的某个基下的矩阵A为对角矩阵 $\Leftrightarrow V^n$ 可分解为n 个T 的一维特征子空间的直和.

六. Jordan 标准形介绍

定义1.21 方阵J 称为Jordan 标准形,即

$$\boldsymbol{J} = diag(\boldsymbol{J}_1(\lambda_1), \boldsymbol{J}_2(\lambda_2), \cdots, \boldsymbol{J}_s(\lambda_s))$$

其中

$$oldsymbol{J}_i(\lambda_i) = egin{pmatrix} \lambda_i & 1 & & & & \\ & \lambda_i & 1 & & & \\ & & \lambda_i & \ddots & & \\ & & & \ddots & 1 & \\ & & & & \lambda_i \end{pmatrix}_{m_i imes m_i} (i = 1, 2, \cdots, s)$$

定理1.28 设T是复数域C上的线性空间V的线性变换,任取V的一个基,T在该基下的矩阵是A,T(或A)的特征多项式可分解因式为

$$\varphi(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{m_1} (\lambda - \lambda_2)^{m_2} L (\lambda - \lambda_1)^{m_s} \cdot (m_1 + m_2 + L + m_s = n)$$

则V可分解成不变子空间的直和

$$V = V_1
otal v_2$$
 L? V_s 其中 $V_i = \left\{ x \middle| \left(T - \lambda_i T_e\right)^{m_i} x = 0, x ? V \right\}$ 。

re.

定理1.29 设 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 则存在 $P \in \mathbb{C}_n^{n \times n}$, 使 $P^{-1}AP = J$

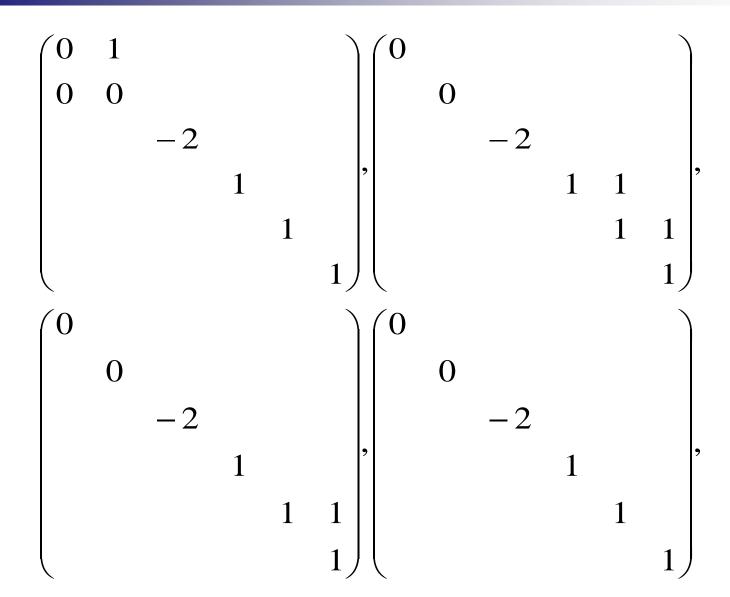
例1.24 设
$$A \in \mathbb{C}^{6\times 6}$$
 的特征多项式是
$$\varphi(\lambda) = det(\lambda I - A) = \lambda^2 (\lambda + 2)(\lambda - 1)^3$$

则 A 的Jordan 标准形为下列6个矩阵之一.

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

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

•



M

1. λ-矩阵(多项式矩阵)的Smith 标准形

定义 矩阵 $A(\lambda) = \begin{pmatrix} a_{11}(\lambda) & a_{12}(\lambda) & \cdots & a_{1n}(\lambda) \\ a_{21}(\lambda) & a_{22}(\lambda) & \cdots & a_{2n}(\lambda) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1}(\lambda) & a_{n2}(\lambda) & \cdots & a_{nn}(\lambda) \end{pmatrix}$

其中 $a_{ij}(\lambda)$ $(i, j = 1, 2, \dots, n)$ 为K 上的 λ 的多项式, 则称矩阵 $A(\lambda)$ 为 λ -矩阵.

λ-矩阵的初等变换:

- (1) $r_i(c_i) \leftrightarrow r_j(c_j)$
- (2) $kr_i(c_i), k \neq 0$
- (3) $r_i(c_i) + f(\lambda)r_j(c_j)$ $(f(\lambda)是\lambda的多项式)$

M

 λ -矩阵Smith 标准形: $A(\lambda)$ 经过初等变换化为如下形式的 λ -矩阵

$$A(\lambda) \rightarrow diag(d_1(\lambda), d_2(\lambda), \cdots, d_s(\lambda), 0, \cdots, 0)$$

其中 $d_1(\lambda) | d_2(\lambda), d_2(\lambda) | d_3(\lambda), \dots, d_{s-1}(\lambda) | d_s(\lambda), s \leq n,$ 且 $d_i(\lambda)(i=1,\dots,s)$ 是首1多项式。

例1.25 试用初等变换化 λ -矩阵为 $A(\lambda)$ 标准形.

$$\mathbf{A}(\lambda) = \begin{pmatrix} -\lambda + 1 & 2\lambda - 1 & \lambda \\ \lambda & \lambda^2 & -\lambda \\ \lambda^2 + 1 & \lambda^2 + \lambda - 1 & -\lambda^2 \end{pmatrix}$$

由此
$$d_1(\lambda) = 1, d_2(\lambda) = \lambda, d_3(\lambda) = \lambda^3 + \lambda$$

结论: $A(\lambda)$ 的标准形唯一,且称 $d_i(\lambda)(i=1,\cdots,s)$ 为 $A(\lambda)$ 的不变因子.

 $A(\lambda)$ 的行列式因子: $D_i(\lambda)$ (i=1,...,n) 表示 $A(\lambda)$ 的一切 i 阶子式的最大公因式.

结论:不变因子 $d_i(\lambda)(i=1,...,s)$ 唯一,且

$$d_{i}(\lambda) = \frac{D_{i}(\lambda)}{D_{i-1}(\lambda)}, \ D_{0}(\lambda) = 1 \ (i = 1, \dots, s)$$

 $A(\lambda)$ 的初等因子:将 $A(\lambda)$ 的不变因子分解为不可约因式幂的积,所有的不可约因式的幂就是 $A(\lambda)$ 的初等因子组.

例如: 若 $A(\lambda)$ 的不变因子是

$$d_1(\lambda) = 1, d_2(\lambda) = \lambda^2 + 1, d_3(\lambda) = (\lambda^2 + 1)(\lambda + 1)^2$$

则在**R**上初等因子是: $\lambda^2 + 1, \lambda^2 + 1, (\lambda + 1)^2$

在C上初等因子是: $\lambda + i, \lambda - i, \lambda + i, \lambda - i, (\lambda + 1)^2$

在C上,求 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 的Jordan标准形的步骤:

(1) 求特征矩阵 M-A 的初等因子组,设为

$$(\lambda - \lambda_1)^{m_1}, (\lambda - \lambda_2)^{m_2}, \dots, (\lambda - \lambda_s)^{m_s} (m_1 + \dots + m_s = n)$$

(2) 写出每个初等因子 $(\lambda - \lambda_i)^{m_i}$ $(i = 1, \dots, s)$ 对应的

Jordan 块

(3) 写出以这些Jordan块构成的Jordan标准形

$$oldsymbol{J} = egin{pmatrix} oldsymbol{J}_1 & & & & & \\ & oldsymbol{J}_2 & & & & \\ & & \ddots & & & \\ & & oldsymbol{J}_s \end{pmatrix}$$



例1.28 求矩阵

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 0 \\ -4 & 3 & 0 \\ 1 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

的Jordan标准形.

解 求 和一A 的初等因子组. 由于

$$\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A} = \begin{pmatrix} \lambda + 1 & -1 & 0 \\ 4 & \lambda - 3 & 0 \\ -1 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} -1 & 0 & 0 \\ \lambda - 3 & (\lambda + 1)(\lambda - 3) + 4 & 0 \\ 0 & -1 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ \lambda - 3 & (\lambda + 1)(\lambda - 3) + 4 & 0 \\ 0 & -1 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 &$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & (\lambda - 1)^2 & 0 \\ 0 & -1 & \lambda - 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & (\lambda - 2)^2 & (\lambda - 2)(\lambda - 1)^2 \\ 0 & -1 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & (\lambda - 2)(\lambda - 1)^2 \end{pmatrix}$$

所以,所求的初等因子组为 $\lambda-2$, $(\lambda-1)^2$,于是有

$$\boldsymbol{A} \square \boldsymbol{J} = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

例1.27 求矩阵A 的Jordan 标准形,其中

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ & 1 & 2 & 3 \\ & & 1 & 2 \\ & & & 1 \end{pmatrix}$$

解 求出 $\lambda I - A$ 的初等因子组.

$$\lambda I - A = \begin{pmatrix} \lambda - 1 & -2 & -3 & -4 \\ \lambda - 1 & -2 & -3 \\ \lambda - 1 & -2 & -3 \\ \lambda - 1 & -2 & \lambda -1 \end{pmatrix}$$

$$D_{A}(\lambda) = (\lambda - 1)^{4}$$

而
$$\begin{vmatrix} -2 & -3 & -4 \\ \lambda - 1 & -2 & -3 \end{vmatrix} = -4\lambda(\lambda + 1)$$

0 $\lambda - 1 & -2$

又
$$D_3(\lambda)|D_4(\lambda)$$
,所以 $D_3(\lambda)=1$,从而
$$D_2(\lambda)=D_1(\lambda)=1$$
,于是得 $\lambda I-A$ 不变因子
$$d_1(\lambda)=d_2(\lambda)=d_3(\lambda)=1, d_4(\lambda)=(\lambda-1)^4$$

 $\lambda I - A$ 只有初等因子($\lambda - 1$)⁴,故

定理1.30 每个矩阵 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 都与一个Jordan标准形相似,这个Jordan标准形除去其中Jordan块的排列次序外,是被A 唯一确定的.

P 的求法:

假如

$$m{P}^{-1}m{A}m{P} = egin{pmatrix} \lambda_1 & & & & \\ & \lambda_2 & 1 & \\ & & \lambda_2 \end{pmatrix}$$

其中
$$P = (x_1, x_2, x_3)$$
,于是有
$$A(x_1, x_2, x_3) = (x_1, x_2, x_3) \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \lambda_2 & 1 \\ & & \lambda_2 \end{pmatrix}$$

由此可得

$$\begin{cases} (\lambda_1 \mathbf{I} - \mathbf{A}) \mathbf{x}_1 = 0 \\ (\lambda_2 \mathbf{I} - \mathbf{A}) \mathbf{x}_2 = 0 \\ (\lambda_2 \mathbf{I} - \mathbf{A}) \mathbf{x}_3 = -\mathbf{x}_2 \end{cases}$$

 x_3 称为A 的属于 λ_2 的广义特征向量.

求矩阵的Jordan标准形的方法:

- 方法1: (1) 求矩阵 $A-\lambda I$ 的初等因子;
 - (2) 根据初等因子写出A的Jordan标准形
- 方法2: (1) 求出矩阵A的全部特征值 $\lambda_1(r_1 \mathbb{1}), \lambda_2(r_2 \mathbb{1}), \dots, \lambda_s(r_s \mathbb{1})$
 - (2) 求出矩阵A的特征值 λ_i 对应的特征向量的线性 无关的个数 p_i ;
 - (3) 基于 λ_i 对应 p_i 个Jordan块写出A的Jordan标准形。

.

例1.28 试计算使矩阵A 相似Jordan 标准形的相似变换矩阵P, 其中

×

解 (1) 因为

$$A \sim \begin{pmatrix} 2 & & \\ & 1 & 1 \\ & & 1 \end{pmatrix}$$

设
$$P = (x_1, x_2, x_3)$$

所以
$$(2I - A)x_1 = 0, (I - A)x_2 = 0, (I - A)x_3 = -x_2$$

由此得
$$x_1 = (0,0,1)^T, x_2 = (1,2,-1)^T, x_3 = (0,-1,1)^T$$

故得

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

(2) 设
$$P = (x_1, x_2, x_3, x_4)$$
, 因为
$$A \begin{bmatrix} 1 & 1 & & \\ & 1 & 1 & \\ & & 1 & 1 \\ & & & 1 \end{bmatrix}$$

所以
$$(I-A)x_1 = 0, (I-A)x_2 = -x_1,$$
 $(I-A)x_3 = -x_2, (I-A)x_4 = -x_3$

由此得
$$x_1 = (8,0,0,0)^T, x_2 = (4,4,0,0)^T,$$

 $x_3 = (0,-1,2,0)^T, x_4 = (0,1,-2,1)^T$

于是得到

$$\mathbf{P} = \begin{pmatrix} 8 & 4 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 2 & -2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

M

应用:

例1.29 如果 $\lambda_1, \lambda_2, \dots \lambda_s$ 是A的特征值,证明 A^k 的特征值只能是 $\lambda_1^k, \lambda_2^k, \dots \lambda_s^k$.

证 因为
$$J = P^{-1}AP$$
,所以 $J^k = P^{-1}A^kP$

$$\overrightarrow{\mathbf{m}} \qquad \mathbf{J}^k = diag(\mathbf{J}_1^k, \mathbf{J}_2^k, \dots, \mathbf{J}_s^k)$$

$$oldsymbol{J}_i^k = egin{pmatrix} \lambda_i & 1 & & & \\ & \lambda_i & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & \lambda_i^k & \ddots & \vdots \\ & & & \lambda_i^k & \ddots & \vdots \\ & & & & \lambda_i^k & \ddots & \vdots \\ & & & & \lambda_i^k & \ddots & \vdots \\ & & & & \lambda_i^k & & \lambda_i^k \end{pmatrix}$$

所以 $\lambda_1^k, \lambda_2^k, \dots \lambda_s^k$ 是 A^k 的特征值.

例1.30 解微分方程组

$$\begin{cases} \frac{d\xi_{1}}{dt} = -\xi_{1} + \xi_{2} \\ \frac{d\xi_{2}}{dt} = -4\xi_{1} + 3\xi_{2} \\ \frac{d\xi_{3}}{dt} = \xi_{1} + 2\xi_{3} \end{cases}$$