第一章 线性空间与线性变换

1.1线性空间基本概念

1.线性空间的定义

设 V 是一个非空集合,其元素用 x, y, z 等表示; K 是一个数域,其元素用 k, l, m 等表示。如果 V 满足如下 8 条性质,分两类(加法+数乘):

- (a)在 V 中定义一个"加法"运算,即当 x, y ∈ V 时,有唯一的和 x+y ∈ V (封闭性),且加法运算满足下列性质:
 - (1) 结合律: x+(y+z)=(x+y)+z;
 - (2) 交换律: x+y=y+x;
 - (3) 零元律: 存在零元素 0 使 x+ 0=x ;
- (4)负元律: 对于任一元素 x∈V,存在一元素 y∈V,使 x+y=0,则称 y 为 x 的负元素,记为(-x),则有 x+(-x)=0。
- (b) 在 V 中定义一个"数乘"运算,即当 $x \in V$, $k \in K$ 时,有唯一的 $kx \in V$ (封闭性),且数乘运算满足下列性质:
 - (5) 数因子分配律: k(x+y)=kx+ky;
 - (6) 分配律: (k+l)x=kx+lx
 - (7) 结合律: k(lx)=(kl)x ;
 - (8) 恒等律: 1x=x ;

则称 V 为数域 K 上的线性空间。

例 $1. \partial R^+$ 为所有正实数组成的数集,其加法与数乘运算分别定义为

$$m \oplus n = mn$$
, $k \circ m = m^k$

证明 R^+ 是 R 上的线性空间。

证 设
$$m, n \in \mathbb{R}^+, k \in \mathbb{R}, \text{则有}$$
 $m \pm n = mn \in \mathbb{R}^+, k \circ m = m^k \in \mathbb{R}^+$
即 \mathbb{R}^+ 对所定义的加法运算"士"与数乘运算"。"是封闭的,且有
$$(1) (m \pm n) \pm p = (mn) \pm p = mnp = m \pm (np) = m \pm (n \pm p)$$

$$(2) m \pm n = mn = nm = n \pm m$$

$$(3) 1 是零元素,因为 $m \pm 1 = m \times 1 = m$

$$(4) m 的负元素是 $\frac{1}{m}$,因为 $m \pm \frac{1}{m} = m \times \frac{1}{m} = 1$

$$(5) k \circ (m \pm n) = k \circ (mn) = (mn)^k = m^k n^k = (k \circ m) \pm (k \circ n)$$

$$(6) (k+l) \circ m = m^{k+l} = m^k m^l = (k \circ m) \pm (l \circ m)$$

$$(7) k \circ (l \circ m) = k \circ m^l = (m^l)^k = m^k = m^k = (kl) \circ m$$

$$(8) 1 \circ m = m^l = m$$
成立,故 \mathbb{R}^+ 是实线性空间。$$$$

2.线性相关性

- •线性组合: $\forall x_1, x_2, ..., x_m \in V, c_1, c_2, ..., c_m \in K$,使 $x = c_1 x_1 + c_2 x_2 + ... + c_m x_m$,则称 x 为向量组 $x_1, x_2, ..., x_m$ 的<mark>线性组合</mark>或称 x 可有由 $x_1, x_2, ..., x_m$ 线性表示。
- •线性相关性:若 $c_1,c_2,...,c_m$ 不全为 0,且使 $c_1x_1 + c_2x_2 + ... + c_mx_m = 0$,则称向量组 $x_1,x_2,...,x_m$ 线性相关,否则称 其线性无关。

3.线性空间的维数

线性空间 V 中最大线性无关元素组所含元素个数称为 V 的维数, 记为 dim V。

4.线性空间的基与坐标

- •基的定义: 设 V 是数域 K 上的线性空间, $x_1,x_2,...,x_r$ 是属于 V 的 r 个任意向量,如果它满足
 - (1) $x_1, x_2, ..., x_r$ 线性无关
 - (2) \vee 中任一向量均可由 $x_1,x_2,...,x_r$ 线性表示

则称 $x_1,x_2,...,x_r$ 为 \vee 的一个基,并称 x_i (i=1,2,...,r)为该基的基向量。

说明:基正是V中最大线性无关元素组;V的维数正是基中所含元素的个数;基是不唯一的,但不同的基所含元素个数相等。

•坐标的定义: 称线性空间 V^n 的一个基 $x_1, x_2, ..., x_n$ 为 V^n 的一个坐标系,设向量 $x \in V^n$,它在该基下的线性表示为: $x = \xi_1 x_1 + \xi_2 x_2 + ... + \xi_n x_n$,则称 $\xi_1, \xi_2, ..., \xi_n$ 为 × 在该坐标系中的 \mathbf{v} ,记为 $(\xi_1, \xi_2, ..., \xi_n)^T$

5.基变换与坐标变换

在线性空间 V^n 中,基不是唯一的。

设 $x_1,x_2,...,x_n$ 是 V^n 的旧基, $y_1,y_2,...,y_n$ 为其新基,则有($y_1,y_2,...,y_n$)=($x_1,x_2,...,x_n$)C,称该式为<mark>基变换公式</mark>,C 称为由旧基转变为新基的过渡矩阵。

$$C = \begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ c_{n1} & c_{n2} & \cdots & c_{nn} \end{bmatrix}$$

现在讨论向量的坐标变换问题, 设 $x \in V^n$ 在上述旧新基下的坐标依次是 $(\xi_1, \xi_2, ..., \xi_n)^T$ 与 $(\eta_1, \eta_2, ..., \eta_n)^T$,即有 $x = \xi_1 x_1 + \xi_2 x_2 + ... + \xi_n x_n = \eta_1 y_1 + \eta_2 y_2 + ... + \eta_n y_n$,则有:

$$egin{bmatrix} eta_1 \ eta_2 \ dots \ eta_n \end{bmatrix} = C egin{bmatrix} \eta_1 \ \eta_2 \ dots \ \eta_n \end{bmatrix}$$

旧基坐标=C*新基坐标

$$\begin{bmatrix} \eta_1 \\ \eta_2 \\ \vdots \\ \eta_n \end{bmatrix} = C^{-1} \begin{bmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \\ \vdots \\ \xi_n \end{bmatrix}$$

(C=旧基坐标*新基坐标⁻¹)

新其从标-C-1*旧其从标

•例题:

解:

选取
$$E_{1}=\{b_{0}^{2}\}$$
, $E_{1}=\{b_{0}^{2}\}$, $E_{3}=\{b_{0}^{2}\}$, $E_{4}=\{b_{0}^{2}\}$)

(B1, B2, B3, B4) = $(E_{1}, E_{2}, E_{3}, E_{4})$ ($b_{1}=b_{1}=b_{2}$)

(B1, B2, B3, B4) = $(E_{1}, E_{3}, E_{3}, E_{4})$ ($b_{1}=b_{1}=b_{2}$)

(B1, B2, B3, B4) = $(E_{1}, E_{3}, E_{3}, E_{4})$ ($b_{1}=b_{2}$)

(B1, B2, B3, B4) = $(E_{1}, E_{3}, E_{3}, E_{4})$ ($b_{1}=b_{2}$)

(B1, B2, B3, B4) = $(E_{1}, E_{3}, E_{3}, E_{4})$ ($b_{1}=b_{2}$)

(B1, B2, B3, B4) = $(E_{1}, E_{3}, E_{3}, E_{4})$ ($b_{1}=b_{2}$)

(B1, B2, B3, B4) = $(E_{1}, E_{3}, E_{3}, E_{4})$ ($b_{1}=b_{2}$)

(B1, B2, B3, B4) = $(E_{1}, E_{3}, E_{3}, E_{4})$ ($b_{1}=b_{2}$)

(B1, B2, B3, B4) = $(E_{1}, E_{3}, E_{3}, E_{4})$ ($b_{1}=b_{2}$)

(B1, B2, B3, B4) = $(E_{1}, E_{3}, E_{3}, E_{4})$ ($b_{1}=b_{2}$)

(B1, B2, B3, B4) = $(E_{1}, E_{3}, E_{3}, E_{4})$ ($b_{1}=b_{2}$)

(B1, B2, B3, B4) = $(E_{1}, E_{3}, E_{3}, E_{4})$ ($b_{1}=b_{2}$)

(B1, B2, B3, B4) = $(E_{1}, E_{3}, E_{3}, E_{4})$ ($b_{1}=b_{2}$)

(B1, B2, B3, B4) = $(E_{1}, E_{3}, E_{3}, E_{4})$ ($b_{1}=b_{2}$)

(B1, B2, B3, B4) = $(E_{1}, E_{3}, E_{3}, E_{4})$ ($b_{1}=b_{2}$)

(B1, B2, B3, B4) = $(E_{1}, E_{3}, E_{3}, E_{4})$ ($b_{1}=b_{2}$)

(B1, B2, B3, B4) = $(E_{1}, E_{3}, E_{3}, E_{4})$ ($b_{1}=b_{2}$)

(B1, B2, B3, B4) = (E_{1}, E_{3}, E_{4}) ($b_{1}=b_{2}$)

(B2, B3, B4) = (E_{1}, E_{3}, E_{4}) ($b_{1}=b_{2}$)

(B2, B3, B4) = (E_{1}, E_{3}, E_{4}) ($b_{1}=b_{2}$)

(B3, B4, B4) = (E_{1}, E_{3}, E_{4}) ($b_{1}=b_{2}$)

(B3, B4) = (E_{1}, E_{3}, E_{4}) ($b_{1}=b_{2}$)

(B3, B4) = (E_{1}, E_{3}, E_{4}) ($b_{1}=b_{2}$)

(B4, B4) = (E_{1}, E_{3}, E_{4}) ($b_{1}=b_{2}$)

(B4, B4) = (E_{1}, E_{3}, E_{4}) ($b_{1}=b_{2}$)

(B4, B4) = (E_{1}, E_{3}, E_{4}) ($b_{1}=b_{2}$)

(B4, B4) = (E_{1}, E_{3}, E_{4}) ($b_{1}=b_{2}$)

(B4, B4) = (E_{1}, E_{3}, E_{4}) ($b_{1}=b_{2}$)

(B4, B4) = (E_{1}, E_{3}, E_{4}) ($b_{1}=b_{2}$)

(B4, B4) = (E_{1}, E_{3}, E_{4}) ($b_{1}=b_{2}$)

6.线性子空间

- •定义:设 V_1 是数域 K 上的线性空间 V 的一个非空子集合,且对 V 已有的线性运算满足以下条件:
 - (1) 如果 $x, y \in V_1$,则 $x+y \in V_1$;
- (2) 如果 $x \in V_1$, $k \in K$, 则 $kx \in V_1$ 则称 V_1 是V的一个线性子空间或子空间。

•例题:

7.子空间的交与和

•定义: 设 V_1 、 V_2 是数域 K 上的线性空间 V 的两个子空间,则:

$$\mathbf{V}_{1} \cap \mathbf{V}_{2} = \left\{ \mathbf{x} \mid \mathbf{x} \in \mathbf{V}_{1}, \mathbf{x} \in \mathbf{V}_{2} \right\}$$

$$V_1 + V_2 = \{x + y \mid x \in V_1, y \in V_2\}$$

分别称为 V_1 和 V_2 的交与和。

•维数公式: 设 V_1 、 V_2 是数域 K 上的线性空间 V 的两个子空间,则有:

$$\dim(V_1+V_2)+\dim(V_1\ \cap\ V_2)=\dim V_1+\dim V_2$$

1.2 线性变换及其矩阵

1.线性变换及其运算

•定义: 设 V 是数域 K 上的线性空间, T 是 V 到自身的一个映射, 使得对于 V 中的任意元素 x 均存在唯一的 y \in V 与之对应,则称 T 为 V 的一个变换或算子,记为:

$$Tx = y$$

称 v 为 x 在变换 T 下的象. x 为 v 的原象。

若变化 T 还满足 T(kx+ly)=k(Tx)+l(Ty), $x, y \in V$; $k, l \in K$, 称 T 为线性变换。

- •**性质:** 线性变换 T(kx+ly)=k(Tx)+l(Ty)
 - (1) 线性变换把零元素仍变为零元素: T(0)=T(0x)=0(Tx)=0
 - (2) 负元素的象为原来元素的象的负元素: T(-x)=(-1)(Tx)=-(Tx)
 - (3) 线性变换把线性相关的元素组仍变为线性相关的元素组

•运算:

- (1) 恒等变换 T_e : $\forall x \in V, T_e x = x$
- (2) 零变换 T_0 : $\forall x \in V, T_0 x = 0$
- (3) 相等的变换: T_1 , T_2 是 \vee 的两个线性变换, $\forall x \in V$ 均有 $T_1x = T_2x$, 则称 $T_1 = T_2$
- (4) 线性变换的和: $\forall x \in V, (T_1 + T_2)x = T_1x + T_2x$
- (5) 线性变换的数乘: $\forall x \in V, (kT)x = k(Tx)$ 负变换: (-T)x = -(Tx)
- (6) 线性变换的乘积: $(T_1T_2)x = T_1(T_2x)$
- (7) 逆变换: $\forall x \in V$, 存在线性变换 S 使得(ST)x = (TS)x = x, 则称 S 为 T 的逆变换, 记为: $S = T^{-1}$ 。且有 $T^{-1}T = T^{-1} = T_e$
 - (8) 线性变换的多项式:

$$\mathbf{T}^{\mathbf{n}} = \underbrace{\mathbf{T} \cdot \mathbf{T} \cdots \mathbf{T}}_{\mathbf{n} \uparrow}$$
 并规定 $\mathbf{T}^{\mathbf{0}} = \mathbf{T}_{\mathbf{e}}$
$$T^{m+n} = T^m T^n, \quad (T^m)^n = T^{mn}, \quad T^{-n} = (T^{-1})^n$$

2.线性变换的矩阵表示

设 T 是线性空间 V^n 的线性变换, $x \in V^n$,且 $x_1,x_2,...,x_n$ 是 V^n 的一个基,则有:

$$x = a_1x_1 + a_2x_2 + \dots + a_nx_n$$

$$Tx = a_1(Tx_1) + a_2(Tx_2) + \dots + a_n(Tx_n)$$

即 $T(x_1,x_2,...,x_n) = (Tx_1,Tx_2,...,Tx_n) = (x_1,x_2,...,x_n)A$, 其中 A:

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

- •定义: 把 A 称为 T 在基 $x_1, x_2, ..., x_n$ 下的矩阵,简称 A 为 T 的矩阵。
- •**定理:** 设 $x_1,x_2,...,x_n$ 是 V^n 的一个基, T_1 , T_2 在该基下的矩阵分别为 A, B。则有:
 - (1) $(T_1 + T_2)(x_1, x_2, ..., x_n) = (x_1, x_2, ..., x_n)(A+B)$
 - (2) $(kT_1)(x_1,x_2,...,x_n)=(x_1,x_2,...,x_n)(kA)$
 - (3) $(T_1T_2)(x_1,x_2,...,x_n) = (x_1,x_2,...,x_n)AB$
 - (4) $T_1^{-1}(x_1,x_2,...,x_n) = (x_1,x_2,...,x_n) A^{-1}$

推论 1: 设 $f(t) = a_0 + a_1 t + a_2 t^2 + ... + a_m t^m$ 为 t 的 m 次多项式, T 是线性空间 V^n 的一个线性变换, 且在 V^n 的基下的矩阵为 A,则 $f(T)(x_1,x_2,...,x_n) = (x_1,x_2,...,x_n)f(A)$ 。其中:

$$f(T) = a_0 + a_1 T + a_2 T^2 + \dots + a_m T^m$$

$$f(A) = a_0 I + a_1 A + a_2 A^2 \dots + a_m A^m$$

称 f(A) 为方阵 A 的多项式。

推论 2: 设线性变换 T 在 V^n 的基 $x_1,x_2,...,x_n$ 下的矩阵是 A,向量 x 在该基下的坐标是 $(\xi_1,\xi_2,...,\xi_n)^T$,则 Tx 在该基下的坐标 $(\mu_1,\mu_2,...,\mu_n)^T$ 可由下式计算:

$$(\mu_1, \mu_2, ..., \mu_n)^T = A(\xi_1, \xi_2, ..., \xi_n)^T$$

•例题:

解:

72 下柱
$$A_1, A_2, A_3, A_4$$
 下 所 E 降 A_1, A_2, A_3, A_4 C $(B_1, B_2, B_3, B_4) = (A_1, A_2, A_3, A_4)$ C $(B_1, B_2, B_3, B_4) = (A_1, A_2, A_3, A_4)$ C $(B_1, B_2, B_3, B_4) = (A_1, A_2, A_3, A_4)$ C $(B_1, B_2, B_3, B_4) = (E_1, E_2, E_3, E_4)$ $(C_1, C_2, E_3, E_4, E_4, E_4, E_5, E_4)$ $(C_1, C_2, E_3, E_4, E_4, E_4, E_5, E_4, E_5, E_4, E_5, E_5, E$

3. 线性变换及矩阵的值域与核

•定义:

设T是线性空间Vⁿ的线性变换,称:

$$R(T) = \{Tx \mid x \in V^n\}$$
为T的值域
$$N(T) = \{x \mid x \in V^n, Tx = 0\}$$
称为T的核

R(T)和N(T)均为V"的子空间。

设A为m×n阶矩阵,称:

$$R(A) = \{Ax \mid x \in R^n \text{ or } x \in C^n\}$$
 为矩阵 A 的值域
$$N(A) = \{x \mid x \in R^n \text{ or } x \in C^n, Ax = 0\}$$
 为 A 的核

dim R(T)、dim N(T) 称为T的秩和零度; dim R(A)、dim N(A) 称为A的秩和零度。

R(T), NCT) 肠基和雅粒:

(1) $\dim R(T) + \dim N(T) = \dim V^n$

(2) dimR(A) = rank(A)

(3) dimR(A)+dimN(A)=n, n为A的列数。

若A是线性变换T的矩阵,则

 $\dim R(T) = \dim R(A) = \operatorname{rank}(A)$

 $\dim N(T) = \dim N(A) = n - \operatorname{rank}(A)$

dim NCT) = n-rankA 对人进约和等行变换化为发荷式 1) 找肉最简对中最大无关组,选取最大联组位置对应于A的外面是 (1) 例 R(T) 阳基: Yi:(某基)·公j ,为公大联组包含个数 AX=0 解的χ (X包含β;) 对最简式进约: A的缺为多少, 以包含到向量的个敬就为多少

T在某其 TAO 矩阵为 A

マ; =(某基)・β; カリ NCT) 内書:

•例题:

设气, 知, 到, 到为V的一祖基, 这XT(到,到到,到)= (5,- 52+ 63+28x, 252+283-28x, 28,+62+ 583+8x, 8,+382+583-28x)

(1) 求线性变换 T在基系,系,系,系下的矩阵

(2) 求丁的值域 R(T)和逻定间NCT)的基和维数

(2) 先被写的: 对 AX = 0 有

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 \\ -1 & 2 & 13 \\ 1 & 2 & 5 \\ 2 & -2 & 1-2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \chi_1 \\ \chi_2 \\ \chi_3 \\ \chi_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

 $(-1), -\frac{3}{2}, 1, 0)^{T}, (-1, -1, 0, 1)^{T}$ 刚水(丁)的一个基础:

$$Z_{1}=(\S_{1},\S_{2},\S_{3},\S_{4})\begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{pmatrix} = -1\S_{1} - \frac{2}{3}\S_{2} + \S_{3}$$

$$Z_{1}=(\S_{1},\S_{2},\S_{3},\S_{4})\begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{pmatrix} = -\S_{1} - 2\S_{2} + \S_{4}$$

$$Z_{1}=(\S_{1},\S_{2},\S_{3},\S_{4})\begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{pmatrix} = -1\S_{1} - 2\S_{2} + \S_{4}$$

$$Z_{1}=(\S_{1},\S_{2},\S_{3},\S_{4})\begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{pmatrix} = -1\S_{1} - 2\S_{2} + \S_{4}$$

$$Z_{1}=(\S_{1},\S_{2},\S_{3},\S_{4})\begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{pmatrix} = -1\S_{1} - 2\S_{2} + \S_{4}$$

$$Z_{1}=(\S_{1},\S_{2},\S_{3},\S_{4})\begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{pmatrix} = -1\S_{1} - 2\S_{2} + \S_{4}$$

$$Z_{1}=(\S_{1},\S_{2},\S_{3},\S_{4})\begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{pmatrix} = -1\S_{1} - 2\S_{2} + \S_{4}$$

$$Z_{1}=(\S_{1},\S_{2},\S_{3},\S_{4})\begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{pmatrix} = -1\S_{1} - 2\S_{2} + \S_{4}$$

$$Z_{1}=(\S_{1},\S_{2},\S_{3},\S_{4})\begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{pmatrix} = -1\S_{1} - 2\S_{2} + \S_{4}$$

$$Z_{1}=(\S_{1},\S_{2},\S_{3},\S_{4})\begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{pmatrix} = -1\S_{1} - 2\S_{2} + \S_{4}$$

$$Z_{1}=(\S_{1},\S_{2},\S_{3},\S_{4})\begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{pmatrix} = -1\S_{1} - 2\S_{2} + \S_{4}$$

$$Z_{1}=(\S_{1},\S_{2},\S_{3},\S_{4})\begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{pmatrix} = -1\S_{1} - 2\S_{2} + \S_{4}$$

$$Z_{1}=(\S_{1},\S_{2},\S_{3},\S_{4})\begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{pmatrix} = -1\S_{1} - 2\S_{2} + \S_{3}$$

$$Z_{1}=(\S_{1},\S_{2},\S_{3},\S_{4})\begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{pmatrix} = -1\S_{1} - 2\S_{2} + \S_{3}$$

$$Z_{1}=(\S_{1},\S_{2},\S_{3},\S_{4})\begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{pmatrix} = -1\S_{1} - 2\S_{2} + \S_{3}$$

$$Z_{1}=(\S_{1},\S_{2},\S_{3},\S_{4})\begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{pmatrix} = -1\S_{1} - 2\S_{2} + \S_{3}$$

$$Z_{1}=(\S_{1},\S_{2},\S_{3},\S_{4})\begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{pmatrix} = -1\S_{1} - 2\S_{2} + \S_{3}$$

$$Z_{1}=(\S_{1},\S_{2},\S_{3},\S_{4})\begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{pmatrix} = -1\S_{1} - 2\S_{2} + \S_{3}$$

$$Z_{1}=(\S_{1},\S_{2},\S_{3},\S_{4})\begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{pmatrix} = -1\S_{1} - 2\S_{2} + \S_{3}$$

$$Z_{1}=(\S_{1},\S_{2},\S_{3},\S_{4})\begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{pmatrix} = -1\S_{1} - 2\S_{2} + \S_{3}$$

$$Z_{1}=(\S_{1},\S_{2},\S_{3},\S_{4})\begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{pmatrix} = -1\S_{1} - 2\S_{2} + \S_{3}$$

$$Z_{1}=(\S_{1},\S_{2},\S_{3},\S_{4})\begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{pmatrix} = -1\S_{1} - 2\S_{2} + \S_{3}$$

$$Z_{1}=(\S_{1},\S_{2},\S_{3},\S_{4})\begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} \end{pmatrix} = -1\S_{1} - 2\S_{2} + \S_{3} + \S_{$$

再求值城: 由 A可给初等颁换为(100至1)知

A的前2列的列届第一个最大旅组(线性球)

ta R(T)的-倦为:

$$y_{1} = (5_{1}, 5_{2}, 5_{3}, 5_{4}) \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix} = 5_{1} - 5_{2} + 5_{3} + 25_{4}$$

$$y_{2} = (5_{1}, 5_{2}, 5_{3}, 5_{4}) \begin{pmatrix} 0 \\ \frac{3}{2} \\ 2 \end{pmatrix} = 25_{2} + 25_{3} - 25_{4}$$

$$dim R(T) = rank A = 2$$

4.相似矩阵

设线性变换 T 对于 V^n 的两个基 $x_1,x_2,...,x_n$ 和 $y_1,y_2,...,y_n$ 的矩阵分别是 A 和 B,并且

$$(y_1,y_2,...,y_n) = (x_1,x_2,...,x_n)C$$

那么有: $B = C^{-1}AC$, 即 A 和 B 为相似矩阵, 记 A~B。

按此定义,线性变换在不同基下的矩阵是相似的;反之,若两个矩阵相似,那么它们可以看成同一个线性变换在两个不同基下的矩阵。

5.特征值与特征向量

•定义: 对 m 阶方阵 A,若存在数 λ ,及非零向量 x(列向量),使得 $Ax = \lambda x$,则称 λ 为 A 的特征值,x 为 A 的属于特征值 λ 的特征向量。

说明: 特征向量不唯一; 特征向量非零; A 的特征矩阵 $\lambda I - A$ 的行列式 $\det(\lambda I - A)$ 称为矩阵 A 的特征多项式。

6.对角矩阵

- •定理 1: 设 $T \to V^n$ 的线性变换,T 在某一基下的矩阵 A 为对角矩阵的充要条件是 T 有 n 个线性无关的特征向量。
- •定理 2: n 阶矩阵 A 相似于对角矩阵的充要条件是: A 有 n 个线性无关的特征向量。

[解]

$$det(\lambda I - A) = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & -2 & -2 \\ -2 & \lambda - 1 & -2 \\ -2 & -2 & \lambda - 1 \end{vmatrix} = 0$$

$$(\lambda + 1)^{2}(\lambda - 5) = 0$$

$$\lambda_{1} = \lambda_{2} = -1$$

$$\lambda_{3} = 5$$

属于特征值 $\lambda = -1$ 的特征向量 (-I - A)x = 0

$$\begin{bmatrix} 2 & 2 & 2 \\ 2 & 2 & 2 \\ 2 & 2 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \\ \xi_3 \end{bmatrix} = 0 \qquad \xi_1 + \xi_2 + \xi_3 = 0 \qquad \begin{cases} \xi_1 = \xi_1 \\ \xi_2 = \xi_2 \\ \xi_3 = -\xi_1 - \xi_2 \end{cases}$$

可取基础解系为
$$x_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix}$$
 $x_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}$

属于 $\lambda = 5$ 的特征向量 (5I - A)x = 0

$$\begin{bmatrix} 4 & -2 & -2 \\ -2 & 4 & -2 \\ -2 & -2 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \\ \xi_3 \end{bmatrix} = 0 \qquad \xi_1 = \xi_2 = \xi_3$$

可取基础解系为
$$x_3 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

•矩阵的迹与行列式

 $战_1,\lambda_2,...,\lambda_n$ 为矩阵 A 的特征值,则有:

- (1) $\lambda_1 + \lambda_2 + ... + \lambda_n = a_{11} + a_{22} + ... + a_{nn} = trA(矩阵的迹)$
- (2) $\lambda_1 \lambda_2 ... \lambda_n = |A| = \det A$

•定理:

(1) 设A、B分别为 $m \times n$ 和 $n \times m$ 阶矩阵,则

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

(2) sylvster定理:设A、B分别为m×n和n×m 阶矩阵,则

$$\det(\lambda I_m - AB) = \lambda^{m-n} \det(\lambda I_n - BA)$$

即: AB与BA的特征值只差零特征值的个数,非零特征值相同。

例 2.求与例 1 中的 A 相似的对角矩阵。

$$\mathbf{x}_{1} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix}, \ \mathbf{x}_{2} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}, \ \mathbf{x}_{3} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$
令
$$\mathbf{P} = (\mathbf{x}_{1}, \mathbf{x}_{2}, \mathbf{x}_{3}) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ -1 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$
则有
$$\mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P} = \operatorname{diag}(-1, -1, 5)$$

7.三角矩阵

•定义: 任意 n 阶矩阵与三角矩阵相似

证 设 A 为 n 阶矩阵,它的特征多项式为

$$\varphi(\lambda) = \det(\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}) = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \cdots (\lambda - \lambda_n)$$

对矩阵的阶数 n 用归纳法来证明之.

当n=1时,定理显然成立. 假定对n-1阶矩阵定理成立,为了证明定理对n阶矩阵也成立,设 x_1 , x_2 , …, x_n 是n 个线性无关的列向量(不一定全是特征向量),其中 x_1 是属于A 的特征值 λ_1 的特征向量,即 $Ax_1=\lambda_1x_1$. 记

$$P_1 = (x_1, x_2, \dots, x_n)$$

于是

 $AP_1 = (Ax_1, Ax_2, \dots, Ax_n) = (\lambda_1 x_1, Ax_2, \dots, Ax_n)$ 由于 $Ax_1 \in C^n$,所以 Ax_1 可由 C^n 的基 x_1, x_2, \dots, x_n 唯一地线性表示,即有

$$Ax_i = b_{1i}x_1 + b_{2i}x_2 + \dots + b_{ni}x_n \quad (i = 2, 3, \dots, n)$$

于是

$$AP_{1} = (\lambda_{1} x_{1}, Ax_{2}, \cdots, Ax_{n}) =$$

$$(x_{1}, x_{2}, \cdots, x_{n}) \begin{bmatrix} \lambda_{1} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ 0 & b_{22} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & b_{n2} & \cdots & b_{mn} \end{bmatrix}$$

即

$$\boldsymbol{P}_{1}^{-1}\boldsymbol{A}\boldsymbol{P}_{1} = \begin{bmatrix} \lambda_{1} & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ 0 & & & & \\ \vdots & & \boldsymbol{A}_{1} & \\ 0 & & & & \end{bmatrix}$$

根据定理 1.14,可设 n-1 阶矩阵 A_1 的特征多项式为 $\varphi_1(\lambda) = \det(\lambda I - A_1) = (\lambda - \lambda_2)(\lambda - \lambda_3)\cdots(\lambda - \lambda_n)$ 再由归纳法假定,有

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

记

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

则有

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

$$\mathbf{P}^{-1}$$

$$\begin{bmatrix} \lambda_1 & b_{12} & \cdots & b_{1n} \\ 0 & & & \\ \vdots & & \mathbf{A}_1 \\ 0 & & & \end{bmatrix} \mathbf{P}_2 = \begin{bmatrix} \lambda_1 & * & \cdots & * \\ & \lambda_2 & \ddots & \vdots \\ & & \ddots & * \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$$
 证毕

所: (人I-Al= |
$$\frac{1}{251}$$
 | 相似的 = 前庭阵.

解: (人I-Al= | $\frac{1}{2525}$ | 相似的 = (人-4)3

双 人に 中,其特征 局電力 (いり) ア

取 $P_1 = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$

対 $A_1 = \begin{bmatrix} 40 & 0 & 0 \\ 14 & 1 & 1 \end{bmatrix}$

な $A_2 = \begin{bmatrix} 40 & 0 & 1 \\ 14 & 1 & 1 \end{bmatrix}$

有 $P^TAP_1 = \begin{bmatrix} 421 & 0 & 1 \\ 0 & 14 & 1 \end{bmatrix}$

な $A_2 = \begin{bmatrix} 40 & 0 & 1 \\ 14 & 1 & 1 \end{bmatrix}$

有 $Q^TA_1Q = \begin{bmatrix} 41 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}$

有 $Q^TA_1Q = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}$

有 $Q^TA_1Q = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}$

有 $Q^TA_1Q = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}$

有 $Q^TA_1Q = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}$

8.Jordan 标准形

任何 n 阶方阵 A 的特征多项式可以因式分解为:

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

A 可通过某一相似变换化为如下 Jordan 标准形:

 $J_i(\lambda_i)$ 称为因式 $(\lambda - \lambda_i)^{m_i}$ 对应的 Jordan 块。 例如

$$\begin{bmatrix} 2 & 1 & & & \\ & 2 & 1 & & \\ & & 2 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 & 1 & & & \\ & 0 & 1 & & \\ & & 0 & 1 & \\ & & & 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} j & 1 \\ & j \end{bmatrix}$$

都是不同阶的 Jordan 块;而

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

是某个 6 阶矩阵的 Jordan 标准形.

•多项式矩阵 (λ-矩阵):

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

其中, $a_{ii}(\lambda)$ 为 λ 的多项式。此外, 任何 n 阶方阵 A 的特征矩阵 $\lambda I - A$ 就是一个特殊的多项式矩阵。多项式矩阵 $A(\lambda)$ 可通过初等变换化为 Smith 标准形:

$$A(\lambda) \rightarrow \begin{bmatrix} d_1(\lambda) & & & & & \\ & d_2(\lambda) & & & & \\ & & \ddots & & & \\ & & & d_1(\lambda) & & & \\ & & & 0 & & \\ & & & \ddots & & \\ & & & & 0 \end{bmatrix}$$

其中:

- (1) 多项式 $d_i(\lambda)$ 称为首 1 多项式(首项系数为 1 的多项式),且 $d_1(\lambda)|d_2(\lambda),d_2(\lambda)|d_3(\lambda)$,即 $d_i(\lambda)$ 是 $d_{i+1}(\lambda)$ 的因式。由于 $d_i(\lambda)$ 不随初等变换的改变而改变,故称其为不变因子。
- (2) 以 $D_i(\lambda)$ 表示 $A(\lambda)$ 的一切 i 阶子式的最大公因式 (常称为 $A(\lambda)$ 的 i 阶行列式因子),且有:

$$d_i(\lambda) = \frac{D_i(\lambda)}{D_{i-1}(\lambda)}, \ D_0(\lambda) = 1 \ (i = 1,2,...,s)$$

- (3) 把 $A(\lambda)$ 的每个次数大于 0 的不变因子 $d_i(\lambda)$ 分解为不可约因式的乘积,这些不可约因式称为 $A(\lambda)$ 的<mark>初等因子</mark>,初等因子的全体称为初等因子组。由初等因子可以构成 Jordan 块,继而由 Jordan 块构成 Jordan 标准形。
- (4) 初等变换: 互换两行(列); 以非零常数乘以某行(列); 将某行(列)乘以λ的多项式加到另一行(列)。

•Jordan 标准形的求法

(1) 初等变换法:

步骤:

第一步: 用初等变换化 A 的特征矩阵 $\lambda I - A$ 为 Smith 标准形, 求出 A 的不变因子 $d_i(\lambda)$

第二步: 把 $A(\lambda)$ 的每个次数大于 0 的不变因子 $d_i(\lambda)$ 分解为不可约因式的乘积(即求初等因子)。

第三步: 写出每个初等因子 $(\lambda - \lambda_i)^{r_i}$ 对应的 Jordan 块 J_i :

由这些 Jordan 块构成 Jordan 标准形:

$$J_{i} = \begin{bmatrix} \lambda_{i} & 1 & 1 \\ \lambda_{i} & 1 & 1 \\ \lambda_{i} \end{bmatrix} r_{i} \times r_{i} \qquad J = \begin{bmatrix} J_{i} & J_{i} & 1 \\ J_{i} & J_{i} & 1 \end{bmatrix}$$

$$J = \begin{bmatrix} J_1 & J_2 & \\ & J_3 & \end{bmatrix}_{n \times n}$$

例题:

成在所有
$$A = \begin{bmatrix} -1 & 1 & 0 \\ -1 & 3 & 0 \\ 1 & 0 & 2 \end{bmatrix}$$

「A JOY DAN 标准型。

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 1 & 0 \\ + & 1 & 3 & 0 \\ -1 & 0 & 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 1 & 0 \\ + & 1 & 3 & 0 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 1 & 0 \\ + & 1 & 3 & 0 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 1 & 0 \\ + & 1 & 3 & 0 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 1 & 0 & 0 \\ + & 1 & 3 & 0 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 1 & 0 & 0 \\ -1 & \lambda 2 & 0 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ -1 & \lambda 2 & 0 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & \lambda 2 \end{bmatrix}$

(I) $A = \begin{bmatrix} \lambda 1$

可以看出进行初等变换的过程有些复杂,尤其当 A 的阶数为 4 阶及以上时会难以处理,故选择行列式因子法。

(2) 行列式因子法:

步骤:

第一步: 求 $\lambda I - A$ 的 n 个行列式因子 $D_1(\lambda), D_2(\lambda), ..., D_n(\lambda)$

第二步: 自
$$d_1(\lambda) = D_1(\lambda)$$
 $d_k(\lambda) = \frac{D_k(\lambda)}{D_{k-1}(\lambda)}, \ k=2,3,...,n$,求A的不变因子

第三步: 求 A 的初等因子和 Jordan 标准形

例题:

AL-A的「所行列式因子为DIW=」(所有I的子式)

to D2(人)=1-2 $D_3(\lambda) = |\lambda I - A| = (\lambda - \lambda)^3$

古みA的不变因子: d.(ハ): D.(ル):1

 $d_2(\lambda) = \frac{D_2(\lambda)}{D_1(\lambda)} = \lambda^{-\lambda}$ $d_3(\lambda) = \frac{D_3(\lambda)}{D_2(\lambda)} = (\lambda^{-\lambda})^{2}$

古はA的初等因子为しいり、しいり

说明: (1)在的这种类型题时,随机组合ABJ 次所子式进约约到式计算(如A为3阶找 三所子式,A为4阶找3阶子式),只要发现 沒有带有人的公园式,则 0m (儿) = 1

(2) D1(2) D2(2), D2(2) D3(2), ..., D4(2) D4(2) 即临所行列式因子需整除以低阶段,故寰 高阶约列式因子为(,其)阶级低于它的行列式因子全为)

(3) 这将大大节省计算时间!

避缔1,2,3约与第1,2,3列城的三阶对 其3列式 | 1-2 1 1 | =-(1-3)(22-5)

可以看此这两个三所公园式为1,故及以上1 MAD DIW)= DIW)=1 D4(A)= 1 AI-A/= (2-3) (2-1)3

おみA的不使因子: di(人)= Di(人)=/ di(人)= Di(人)=/ di(人)= Di(人)=/ di(人)= Di(ん)=/ Di(ん)=/

为A的初等因子为(23),(2-1)3

•定理: 任意 n 阶方阵 A,总存在 n 阶非奇异矩阵 P,使 $P^{-1}AP = J$. 由于 P 的计算牵扯到很复杂的计算问题,故仅以例题介绍如何求解 P 例题:

不用担心,这道题比较例外属于难题,一般的会直接求出三个不同的 x_1,x_2,x_3 ,继而求出 P

1.3 内积空间

1.Euclid 空间

设V是实线性空间 ($k \in R$),对于V中任何两个元素x、y均按某一规则存在一个实数与之对应,记为(x,y),若它满足

- (1) 交換律 (x,y)=(y,x)
- (2) 分配律 (x,y+z)=(x,y)+(x,z)
- (3) 齐次律 (kx,y)=k(x,y)
- (4) 非负性 $(x,x) \ge 0$, 当且仅当 x = 0 时, (x,x) = 0 则称(x,y)为x 与 y的内积, 定义了内积的实线性空间称为 Euclid空间。

2.酉空间

设 V是复线性空间($k \in C$),对于 V 中任何两个元素 x、 y 均按某一规则存在一个复数与之对应,记为 (x,y),若它满足以下4项,则称 (x,y) 为 x与 y的内积,定义了内积的复线性空间称 为 **西空间**。

- (1) 交换律 $(x,y)=\overline{(y,x)}$
- (2) 分配律 (x,y+z)=(x,y)+(x,z)
- (3) 齐次律 (kx,y)=k(x,y) or $(x,ky)=\bar{k}(x,y)$
- (4) 非负性 $(x,x) \ge 0$, 当且仅当 x = 0 时, (x,x) = 0

3.正交性

若(x,y)=0,则称x与y正交。

x与y的夹角: $\cos \alpha = \frac{(x,y)}{|x||y|}$, α 称为x与y的夹角。

4.施密特 (Schimidt) 正交化过程

再单位化,便有

$$y_{1} = \frac{1}{|y_{1}'|} y_{1}' = \left(\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}}, 0, 0\right)$$

$$y_{2} = \frac{1}{|y_{2}'|} y_{2}' = \left(\frac{1}{\sqrt{6}}, \frac{-1}{\sqrt{6}}, \frac{2}{\sqrt{6}}, 0\right)$$

$$y_{3} = \frac{1}{|y_{3}'|} y_{3}' = \left(-\frac{1}{\sqrt{12}}, \frac{1}{\sqrt{12}}, \frac{1}{\sqrt{12}}, \frac{3}{\sqrt{12}}\right)$$

$$y_{4} = \frac{1}{|y_{4}'|} y_{4}' = \left(\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right)$$

一般考题只考三个向量。

补充:

零空间的定义: 记 $A=(a_{ij})\in R^{m\times n}$,称集合 $\{x|Ax=0\}$ 为 A 的零空间,记为 N(A),即:

$$N(A) = \{x | Ax = 0\}$$

显然 N(A)是方程组 Ax = 0 的解空间。A 的零空间的维数称为 A 的零度,记为 n(A),即:

$$n(A) = dimN(A)$$

最小多项式:

设 n 阶矩阵 A 的特征多项式为 $\varphi(\lambda)$ ($\varphi(\lambda) = \det(\lambda I - A)$),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:

$$m(\lambda) = \frac{\varphi(\lambda)}{d(\lambda)}$$

求矩阵
$$A = \begin{bmatrix} 3 & -3 & 2 \\ -1 & 5 & -2 \\ -1 & 3 & 0 \end{bmatrix}$$
 印象 $A - 2$ $A - 2$ $A - 2$ $A - 2$ $A - 3$ $A - 2$ $A - 2$ $A - 3$ $A -$