

① 秩的三种语言

$\left\{ \begin{array}{l} \text{矩阵语言} \\ \text{向量组语言} \\ \text{子空间语言} \end{array} \right.$

例1: 证明: $A \in M_{m,n}(K)$ $B \in M_{n,s}(K)$

$$AB = 0 \Leftrightarrow r(A) + r(B) \leq n$$

证1: $r(A) + r(B) - n \leq r(AB) \leq r(A), r(B)$

若 $AB = 0$ 则 $r(AB) = 0 \Rightarrow r(A) + r(B) \leq n$

证2:

$$\begin{bmatrix} A & 0 \\ I_n & B \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{行}} \begin{bmatrix} 0 & -AB \\ I & B \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ I & B \end{bmatrix}$$

$$\xrightarrow{\text{列}} \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ I & 0 \end{bmatrix}$$

$$r \begin{bmatrix} A & 0 \\ I & B \end{bmatrix} = r \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ I & 0 \end{bmatrix} = n$$

$$\geq r(A) + r(B)$$

$$r(A) + r(B) \leq n$$

证3:

$$AB = 0$$

$$A[\beta_1 \ \beta_2 \ \cdots \ \beta_s] = [0, 0, \cdots, 0]$$

$$A\beta_1 = 0 \quad A\beta_2 = 0, \quad \cdots, \quad A\beta_s = 0$$

$$\beta_1 \ \beta_2 \ \cdots \ \beta_s \text{ 为 } AX = 0 \text{ 的解}$$

$\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$ 线性无关 $AX=0$ 的基础解系 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_{n-r(A)}$ 线性无关

β_1, \dots, β_s 线性无关 $\eta_1, \dots, \eta_{n-r(A)}$ 线性无关

$$\text{从而 } r(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s) \leq n - r(A)$$

$$\text{即 } r(B) \leq n - r(A)$$

$$r(A) + r(B) \leq n.$$

例2: 证明: $r(AB) \leq r(A), r(B)$

证: $BX=0 \Rightarrow \underline{ABX} = A0 = 0$

即 $BX=0$ 的解均为 $ABX=0$ 的解

$BX=0$ 的解均为 $ABX=0$ 的基础解系

从而 $BX=0$ 的基础解系 $\eta_1, \dots, \eta_{n-r(B)}$ 均为 $ABX=0$ 的基础解系

$$\text{从而 } n - r(B) \leq n - r(AB)$$

$$r(AB) \leq r(B).$$

证2: 利用秩的性质 (定理) 第10讲 Page 8

证3: 向量组 $\alpha_1, \dots, \alpha_r$

记 $C=AB$ C 的列向量 A 的列向量的线性组合

C 的列向量由 A 的列向量的线性组合

C列向量组 = 极大无关组 由 A 列向量 = 极大无关组
表出.

$$r(C) \leq r(A)$$

$$\text{即 } r(AB) \leq r(A).$$

向量空间 \mathbb{R}^n . 空间: 具有一定结构: 集合

① 基. 坐标.

$$e_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} \quad e_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} \quad \dots \quad e_n = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}$$

1) e_1, \dots, e_n 线性无关

$$2) \cdot e_1, \dots, e_n \in \mathbb{R}^n. \quad \forall \beta = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}$$

$$\beta = b_1 e_1 + b_2 e_2 + \dots + b_n e_n$$

e_1, e_2, \dots, e_n 为 \mathbb{R}^n - 组基向量.

Note: 有限个向量:
极大无关组
个数: 秩

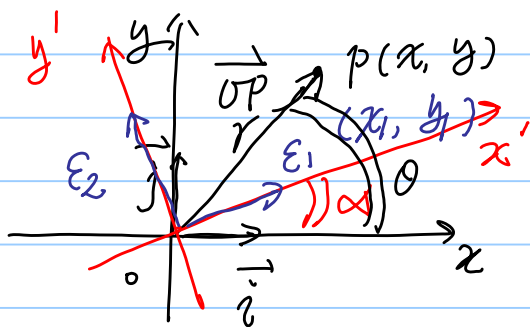
无穷个向量: 基.

坐标

$\dim \mathbb{R}^n = n$ 秩 $\begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}$ 为 β 在 e_1, e_2, \dots, e_n 下之坐标.

1. * 坐标变换公式与坐标变换公式:

坐标轴上的点变换公式: $\vec{OP} = x \vec{i} + y \vec{j}$



$$= [\vec{i}, \vec{j}] \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$$

$$[O]: (x, y) \rightarrow (x_1, y_1)$$

e_1, e_2 单位向量.

$$\begin{cases} x = r \cos \theta & x_1 = r \cos(\theta - \alpha) \\ y = r \sin \theta & y_1 = r \sin(\theta - \alpha) \end{cases}$$

$$\begin{cases} x_1 = r(\cos \theta \cos \alpha + \sin \theta \sin \alpha) = x \cos \alpha + y \sin \alpha \\ y_1 = r(\sin \theta \cos \alpha - \cos \theta \sin \alpha) = -x \sin \alpha + y \cos \alpha \end{cases}$$

$$\begin{cases} x_1 = x \cos \alpha + y \sin \alpha \\ y_1 = -x \sin \alpha + y \cos \alpha \end{cases}$$

$$\begin{cases} x_1 = x \cos \alpha + y \sin \alpha \\ y_1 = -x \sin \alpha + y \cos \alpha \end{cases} \quad \begin{bmatrix} x_1 \\ y_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \cos \alpha & \sin \alpha \\ -\sin \alpha & \cos \alpha \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$$

坐标变换公式.

$$\vec{OP} \stackrel{[O]}{=} x \vec{i} + y \vec{j} = [\vec{i}, \vec{j}] \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$$

$$\stackrel{[O]}{=} x_1 \vec{e}_1 + y_1 \vec{e}_2 = [\vec{e}_1, \vec{e}_2] \begin{bmatrix} x_1 \\ y_1 \end{bmatrix}$$

$$[\vec{e}_1, \vec{e}_2] \begin{bmatrix} \cos \alpha & \sin \alpha \\ -\sin \alpha & \cos \alpha \end{bmatrix} = [\vec{i}, \vec{j}]$$

\mathbb{R}^n 中有一组基 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n, \eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$

且 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 与 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 等价.

$$[\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n] = [\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n] A_n$$

$$[\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n] = [\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n] B_n$$

$$\Rightarrow [\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n] = [\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n] B A$$

$$[\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n] (I - BA) = 0$$

由于 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 线性无关 $\Rightarrow BA = I$. 同理 $AB = I$

故 A 可逆, $A^{-1} = B$.

定义: 若 $[\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n] = [\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n] A$

则 A 为 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 到 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 的过渡矩阵

Note: ① 过渡矩阵是可逆矩阵

② $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 到 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 的过渡矩阵 A^{-1}

③ 举例说明: 从 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 到 $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$ 过渡矩阵 A

$\forall \alpha \in \mathbb{R}^n$. α 在 $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n$ 下坐标为 X

α 在 $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$ 下坐标为 Y

$$[\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n] = [\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n] A$$

$$\alpha = [\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n] \quad \text{X}$$

$$\alpha = [\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n] \quad \text{Y}$$

$$= [\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_n] A Y$$

于是 $X = AY \quad Y = A^{-1}X$

例: \mathbb{R}^3 中 $\alpha_1 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix} \quad \alpha_2 = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix} \quad \alpha_3 = \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \\ -1 \end{bmatrix}$
 $\beta_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \quad \beta_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \quad \beta_3 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$

求: ① $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 在 $\beta_1, \beta_2, \beta_3$ 下的坐标

② γ 在 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 下的坐标为 $\begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{bmatrix}$ 求 γ

在 $\beta_1, \beta_2, \beta_3$ 下的坐标.

解: $[\beta_1, \beta_2, \beta_3] = \underline{[\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3] A}$

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

即: $\begin{bmatrix} 0 & 2 & -1 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 2 & 1 & 1 & 1 & 0 \\ -1 & -1 & -1 & 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$

$$\rightarrow \begin{bmatrix} 0 & 1 & -\frac{1}{2} & 1 & \frac{1}{2} & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 2 & 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 & 2 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \frac{3}{2} & 1 & \frac{1}{2} \\ 1 & 1 & 0 & -3 & -3 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & 2 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \frac{3}{2} & 1 & \frac{1}{2} \\ 1 & 0 & 0 & -\frac{9}{2} & -4 & -\frac{5}{2} \\ 0 & 0 & 1 & 2 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & -\frac{9}{2} & -4 & -\frac{5}{2} \\ 0 & 1 & 0 & \frac{3}{2} & 1 & \frac{1}{2} \\ 0 & 0 & 1 & 2 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} -\frac{9}{2} & -4 & -\frac{5}{2} \\ \frac{3}{2} & 1 & \frac{1}{2} \\ 2 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$[\beta_1, \beta_2, \beta_3] = [\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3] A.$$

$$V = [\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3] \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{bmatrix} = [\beta_1, \beta_2, \beta_3] A^{-1} \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{bmatrix}$$

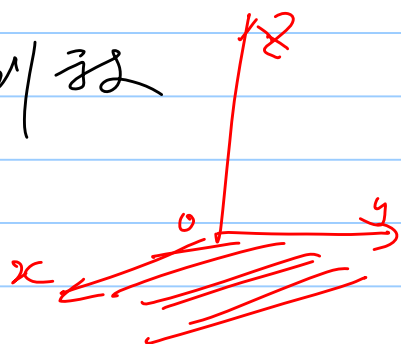
$$\text{即 } V \text{ 在 } [\beta_1, \beta_2, \beta_3] \text{ 下坐标为 } A^{-1} \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ a_3 \end{bmatrix}$$

2. 子空间:

$(\mathbb{R}^n, +, \cdot)$ 是一个向量空间 $W \subseteq \mathbb{R}^n$

$(W, +, \cdot)$ 仍构成一个向量空间. 我们称

W 为 \mathbb{R}^n 的子空间



例: $\left\{ \begin{bmatrix} x \\ y \\ 0 \end{bmatrix} \mid x, y \in \mathbb{R} \right\}$ 是 \mathbb{R}^3 的子空间.

Note: 为何研究子空间: 线性空间 V 的维数很大时, 通过研究子空间起到“降维”作用.

定义: $W \subseteq \mathbb{R}^n$, W 为 \mathbb{R}^n 的子空间

$\Leftrightarrow W$ 对 \mathbb{R}^n 中的加法与数乘封闭.

例: $A \in M_{m,n}(K)$ $r(A) < n$

$AX=0$ 有无穷多解

$$N(A) = \left\{ X \in \mathbb{R}^n \mid AX=0 \right\}$$

$$X_1, X_2 \in N(A) \quad AX_1=0 \quad AX_2=0$$

$$\Rightarrow A(X_1 + X_2) = 0$$

$$X_1 + X_2 \in N(A) \quad A(kX_1) = 0$$

$$kX_1 \in N(A)$$

即 $N(A) = \{ X \in \mathbb{R}^n \mid AX=0 \}$ 对加法与数乘

封闭. $N(A)$ 为 \mathbb{R}^n 的子空间

称 $N(A)$ 为 $AX=0$ 的解空间. 也叫 A 的
(化)零空间 $N(A)$ 的一组基为 $AX=0$ 的基础解系

$$\dim N(A) = n - r(A)$$

例 2: $\{X \in \mathbb{R}^n \mid AX=b\}$ $b \neq 0$. 不是 \mathbb{R}^n 的子空间 解集

$$X_1, X_2 \in \{X \in \mathbb{R}^n \mid AX=b\}$$

$$AX_1=b, AX_2=b \Rightarrow A(X_1+X_2)=2b$$

对 $0 \neq 2b$ 不满足

* 生成子空间: $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s \in \mathbb{R}^n$.

称 $\{k_1\beta_1 + k_2\beta_2 + \dots + k_s\beta_s \mid k_1, \dots, k_s \in \mathbb{R}\}$ 为

$\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$ 生成的子空间 记作

$$L(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s)$$

Note

$L(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s)$ 的一组基为 $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s$ 互不线性相关.

$$\dim L(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s) = r(\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_s)$$

