矩阵理论与方法

内容提要 CONTENTS

- □ 课程信息
- □课程介绍
- □ 矩阵理论与方法

课程信息

矩阵理论与方法的教学目标是进一步深入 学习矩阵理论,使学生掌握矩阵范数、矩阵 函数、矩阵分解、矩阵广义逆、特征值的估 计与扰动理论、若干特殊矩阵,为学生今后 从事和矩阵理论与方法相关的研究和应用打 下基础。。

课程信息

教材:

矩阵论(第5版),张凯院、徐仲编著,西北工业大学出版社,2017年8月

参考书目:

矩阵计算(英文版·第4版),Gene H. Golub、Charles F. Van Loan 编著,人民邮电出版社,2017年11月

内容提要 CONTENTS

- □课程信息
- □课程介绍
- □ 矩阵理论与方法

回顾高数:

考虑函数
$$y = f(x)$$
 $x \in R$

回顾高数:

考虑函数
$$y = f(x)$$
 $x \in R$

$$x \in R$$



$$\int_{x_0}^{x_1} f(x) dx$$

矩阵论学什么:

考虑函数
$$y = f(A)$$
 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$

矩阵论学什么:

考虑函数
$$y = f(A)$$
 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$

$$A \in \mathbb{R}^{n \times n}$$



$$\int_{t_0}^{t_1} f(A(t)) dt$$

矩阵函数:
$$y = f(A)$$
 $A \in R^{n \times n}$

例1:
$$e^A = ?$$
, 其中 $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$

矩阵函数:
$$y = f(A)$$
 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$

例1:
$$e^{A} = ?$$
, 其中 $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$
解: $e^{x} = \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{1}{k!} x^{k} = 1 + x + \frac{1}{2!} x^{2} + \frac{1}{3!} x^{3} + \dots$

$$e^{A} = \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{1}{k!} A^{k} = I + A + \frac{1}{2!} A^{2} + \frac{1}{3!} A^{3} + \dots$$

矩阵函数:
$$y = f(A)$$
 $A \in R^{n \times n}$ 例1: $e^A = ?$, 其中 $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ 解: $e^x = \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{1}{k!} x^k = 1 + x + \frac{1}{2!} x^2 + \frac{1}{3!} x^3 + \dots$ $e^A = \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{1}{k!} A^k = I + A + \frac{1}{2!} A^2 + \frac{1}{3!} A^3 + \dots$ $= eA = \begin{pmatrix} e & 0 \\ 0 & e \end{pmatrix}$

矩阵函数:
$$y = f(A)$$
 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$

例2:
$$e^A = ?$$
, 其中 $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$

解:
$$e^{x} = \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{1}{k!} x^{k} = 1 + x + \frac{1}{2!} x^{2} + \frac{1}{3!} x^{3} + \dots$$

$$e^{A} = \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{1}{k!} A^{k} = I + A + \frac{1}{2!} A^{2} + \frac{1}{3!} A^{3} + \dots$$

$$= ?$$

矩阵函数:
$$y = f(A)$$
 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$

例2:
$$e^A = ?$$
, 其中 $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$

解:
$$e^{A} = \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{1}{k!} A^{k} = I + A + \frac{1}{2!} A^{2} + \frac{1}{3!} A^{3} + \dots$$

$$= I - \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} + A + \frac{1}{2!} A^{2} + \frac{1}{3!} A^{3} + \dots$$

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

矩阵函数:
$$y = f(A)$$
 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$

例3:
$$e^A = ?$$
, 其中 $A = \begin{pmatrix} 4 & 6 & 0 \\ -3 & -5 & 0 \\ -3 & -6 & 1 \end{pmatrix}$

解:
$$e^A = \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{1}{k!} A^k = I + A + \frac{1}{2!} A^2 + \frac{1}{3!} A^3 + \dots$$

= ?

矩阵函数:
$$y = f(A)$$
 $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$

例3:
$$e^A = ?$$
, 其中 $A = \begin{pmatrix} 4 & 6 & 0 \\ -3 & -5 & 0 \\ -3 & -6 & 1 \end{pmatrix}$

解:
$$e^{A} = \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{1}{k!} A^{k} = I + A + \frac{1}{2!} A^{2} + \frac{1}{3!} A^{3} + \dots$$

$$= \lim_{N \to +\infty} \sum_{k=0}^{N} \frac{1}{k!} A^{k}$$

(1)
$$A^k = ?$$

$$(2) \lim_{N \to +\infty} B^{(N)}$$

例3:
$$A = \begin{pmatrix} 4 & 6 & 0 \\ -3 & -5 & 0 \\ -3 & -6 & 1 \end{pmatrix} = P^{-1}\Lambda P$$
$$= \begin{pmatrix} -1 & -2 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ -1 & -1 & 0 \\ -1 & -2 & 1 \end{pmatrix}$$

(1)
$$A^k = ?$$

例3:
$$A = \begin{pmatrix} 4 & 6 & 0 \\ -3 & -5 & 0 \\ -3 & -6 & 1 \end{pmatrix} = P^{-1}\Lambda P$$
$$= \begin{pmatrix} -1 & -2 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ -1 & -1 & 0 \\ -1 & -2 & 1 \end{pmatrix}$$

(1)
$$A^{k} = P^{-1}\Lambda P P^{-1}\Lambda P P^{-1}\Lambda P \cdots P^{-1}\Lambda P$$
$$= P^{-1}\Lambda^{k} P$$

例3:
$$e^{A} = ?, \qquad 其中A = \begin{pmatrix} 4 & 6 & 0 \\ -3 & -5 & 0 \\ -3 & -6 & 1 \end{pmatrix}$$

解:
$$e^{A} = \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{1}{k!} A^{k} = I + A + \frac{1}{2!} A^{2} + \frac{1}{3!} A^{3} + \dots$$

$$= P^{-1} IP + P^{-1} \Lambda P + \frac{1}{2!} P^{-1} \Lambda^{2} P + \frac{1}{3!} P^{-1} \Lambda^{3} P + \dots$$

例3:
$$e^{A} = ?$$
, 其中 $A = \begin{pmatrix} 4 & 6 & 0 \\ -3 & -5 & 0 \\ -3 & -6 & 1 \end{pmatrix}$
解: $e^{A} = \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{1}{k!} A^{k} = I + A + \frac{1}{2!} A^{2} + \frac{1}{3!} A^{3} + \dots$

$$= P^{-1}IP + P^{-1}\Lambda P + \frac{1}{2!} P^{-1}\Lambda^{2}P + \frac{1}{3!} P^{-1}\Lambda^{3}P + \dots$$

$$= P^{-1} \begin{pmatrix} e^{-2} & e \\ e \end{pmatrix} P$$

$$= e^{-2} = \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{1}{k!} (-2)^{k}$$

$$e^{-2} = \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{1}{k!} (-2)^k$$

第一章: 求:
$$A^k = ?$$

第三章: 求:
$$A(t) = \begin{pmatrix} \sin t \\ \cos t \end{pmatrix}, A'(t) = ?$$

第一章: 求:
$$A^k = ?$$
 解: $A = P^{-1}\Lambda P$

解:
$$A = P^{-1}\Lambda P$$

第二章:
$$\vec{x}: \lim_{k \to +\infty} B^{(k)} = \lim_{k \to +\infty} \begin{pmatrix} \frac{1}{2^k} & \\ & & \\ & k \cdot \sin \frac{1}{k} \end{pmatrix} = ?$$

第三章:

第一章: 求:
$$A^k = ?$$
 解: $A = P^{-1}\Lambda P$

解:
$$A = P^{-1}\Lambda P$$

解:
$$\lim_{k\to+\infty} \left| \frac{1}{2^k} \right|$$

$$|\mathbf{k} \cdot \sin \frac{1}{1}| = \frac{\lim_{k \to +\infty} \frac{1}{2^k}}{1}$$

解:
$$\lim_{k \to +\infty} \left(\frac{1}{2^k} \right) = \left(\lim_{k \to +\infty} \frac{1}{2^k} \right) = \left(\lim_{k \to +\infty} \frac{1}{2^k} \right) = \left(0 \right)$$

$$\lim_{k \to +\infty} k \cdot \sin \frac{1}{k} \right) = \left(0 \right)$$

第三章: 求:
$$A(t) = \begin{pmatrix} \sin t \\ \cos t \end{pmatrix}, A'(t) = ?$$

解:
$$A'(t) = \begin{pmatrix} \sin't & \cos't \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos t & -\sin t \end{pmatrix}$$

内容提要 CONTENTS

- □课程信息
- □课程介绍
- □ 矩阵理论与方法

第1章 线性空间与线性变换

$$A = P^{-1}\Lambda P$$

为什么要研究矩阵?

$$A = P^{-1}\Lambda P$$

矩阵的来源

$$A = P^{-1}\Lambda P$$

矩阵的来源

由线性变换导出矩阵

由线性变换导出矩阵

例: 复数
$$\alpha + i\beta = (1+i2)(3+i4)$$

$$求\alpha,\beta=?$$

由线性变换导出矩阵

例: 复数
$$\alpha + i\beta = (1+i2)(3+i4)$$

求 $\alpha, \beta = ?$

解:
$$\begin{pmatrix} \alpha \\ \beta \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -5 \\ 10 \end{pmatrix}$$

解:
$$\alpha + i\beta = (1+i2)(3+i4) = T(3+i4)$$

T是线型变换

$$1, i$$
 是复数域 C 上的一组基, $3+i4=(1,i)\begin{pmatrix} 3\\4 \end{pmatrix}$

基和坐标

$$T(1) = (1+i2) \cdot 1 = (1,i) \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}, T(i) = (1+i2) \cdot i = (1,i) \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$T(1, i) = (T(1), T(i)) = (1, i) \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$$

线型变换性质

$$\therefore (1,i) \begin{pmatrix} \alpha \\ \beta \end{pmatrix} = T(3+i4) = T(1,i) \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix} = (1,i) \begin{pmatrix} 1 & -2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix}$$

由线性变换导出矩阵

例: 在复数域C中,给定复数k = a + ib, 线性变换 $T(z) = k \times z$,其中复数z = x + iy, C的一组基为 $E_1 = 1$, $E_2 = i$,

求T在这组基下的矩阵A:

$$T(E_1, E_2) = (E_1, E_2)A$$

1.
$$x = (E_1, ..., E_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, y = (E_1, ..., E_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix},$$

$$2 \cdot T(E_1,...,E_n) = (E_1,...,E_n)A$$

1.
$$x = (E_1, ..., E_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, y = (E_1, ..., E_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

$$2, T(E_1,...,E_n) = (E_1,...,E_n)A$$

3.
$$y = T(x) = T(E_1, ..., E_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = (E_1, ..., E_n) A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

$$4 \cdot \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

1.
$$x = (E_1, ..., E_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, y = (E_1, ..., E_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix},$$

$$2 \cdot T(E_1,...,E_n) = (E_1,...,E_n)A$$

3.
$$y = T(x) = T(E_1, \dots, E_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = (E_1, \dots, E_n) A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

- 2、基和坐标
- 3、线性变换
- $4 A=P^{-1}\Lambda P$

$$4 \cdot \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

第1章 线性空间与线性变换

1、线型空间

2、基和坐标

3、线性变换

 $4 A=P^{-1}\Lambda P$

1.1 线性空间

- 定义 1.1 设 V 是一个非空集合,它的元素用 x, y, z 等表示,并称之为向量;K 是一个数域,它的元素用 k, l, m 等表示.如果 V 满足下列条件:
- (1) 在V中定义一个加法运算,即当x, $y \in V$ 时,有唯一的和 $x+y \in V$,且加法运算满足下列性质
 - 1) 结合律 x + (y + z) = (x + y) + z;
 - 2) 交換律 x + y = y + x;
 - 3) 存在零元素 0, 使 x+0=x;
- 4) 存在负元素,即对任一向量 $x \in V$,存在向量 $y \in V$,使 x + y = 0,则称 $y \to x$ 的负元素,记为 -x,于是有

$$x + (-x) = 0$$

- (2) 在V 中定义数乘(数与向量的乘法) 运算,即当 $x \in V$, $k \in K$ 时,有唯一的 $kx \in V$,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 $k(l\mathbf{x}) = (kl)\mathbf{x}$;
 - 8) 1 x = x.

则称 V 为数域 K 上的**线性空间或向量空间**.

1.1 线性空间

- 定义 1.1 设 V 是一个非空集合,它的元素用 x, y, z 等表示,并称之为向量;K 是一个数域,它的元素用 k, l, m 等表示. 如果 V 满足下列条件:
- (1) 在V中定义一个加法运算,即当x, $y \in V$ 时,有唯一的和 $x+y \in V$,且加法运算满足下列性质
 - 1) 结合律 x + (y + z) = (x + y) + z;
 - 2) 交換律 x + y = y + x;
 - 3) 存在零元素 0, 使 x+0=x;
- 4) 存在负元素,即对任一向量 $x \in V$,存在向量 $y \in V$,使 x + y = 0,则称 $y \to x$ 的负元素,记为 -x,于是有

$$x + (-x) = 0$$

- (2) 在V 中定义数乘(数与向量的乘法) 运算,即当 $x \in V$, $k \in K$ 时,有唯一的 $kx \in V$,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 $k(l\mathbf{x}) = (kl)\mathbf{x}$;
 - 8) 1 x = x.

则称 V 为数域 K 上的线性空间或向量空间.

1.1 线性空间

回顾:

1) 什么是集合?

2) 什么是数域?

3) 什么是变换?

1.集合

集合: 作为整体看的一堆东西.

集合的元素:组成集合的事物.

设S表示集合,a表示S的元素,记为 $a \in S$ 读为a属于S: 用记号 $a \notin S$ 表示a 不属于S.

集合的表示: (1) 列举法

$$S = \{a_1, a_2, a_3, \cdots\}$$

(2) 特征性质法 $M = \{a | a \neq a \neq b \neq b \}$

$$P = \{(x, y)|x + 2y = 1\}$$

空集合:不包含任何元素的集合,记为 ϕ 子集合:设 S_1 与 S_2 ,表示两个集合,如果集合 S_1 都是集合 S_2 的元素,即由 $\forall a \in S_1 \Rightarrow a \in S_2$, 那么就称 $S_1 \not = S_2$ 的子集合,记为 $S_1 \subset S_2$, $S_2 \supset S_1$

相等: 即
$$S_1 \subset S_2 \coprod S_1 \supset S_2 \Leftrightarrow S_1 = S_2$$

集合的交: $S_1 \cap S_2 = \{x | x \in S_1 \coprod x \in S_2\}$
集合的并: $S_1 \cup S_2 = \{x | x \in S_1 \boxtimes x \in S_2\}$
集合的和: $S_1 + S_2 = \{x + y | x \in S_1, y \in S_2\}$
例如 $\{1,2,3\} \cup \{2,3,4\} = \{1,2,3,4\}$
 $\{1,2,3\} + \{2,3,4\} = \{3,4,5,6,7\}$

例:
$$S_1 = \{A = \begin{bmatrix} a_{11} & 0 \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} \mid a_{ij} \in \mathbb{R} \}$$

$$S_2 = \{A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ 0 & a_{22} \end{bmatrix} \mid a_{ij} \in \mathbb{R} \}, \quad S_1 \neq S_2$$

$$S_1 \cap S_2 = \{A = \begin{bmatrix} a_{11} & 0 \\ 0 & a_{22} \end{bmatrix} \mid a_{11}, a_{22} \in \mathbb{R} \}$$

$$S_1 \cup S_2 = \{A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} \mid a_{12}a_{21} = 0, a_{ij} \in \mathbb{R} \}$$

$$S_1 + S_2 = \{A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} \mid a_{ij} \in \mathbb{R} \}$$

2.数域

数域:是一个含0和1,且对加,减,乘,除(0 不为除数)封闭的数集.

例如:有理数域Q,实数域R,复数域C.

3.映射

映射:设S与S'是两个集合,一个法则(规则)

 $\sigma: S \to S'$, 它使S中的每个元素a都有S'中一

个确定的元素 a' 与之对应,记为

$$\sigma(a) = a' \otimes a \rightarrow a'$$

 σ 称为集合S到 S'的映射,a' 称为a 在映射 σ 下的象,而a 称为 a' 在映射 σ 下的一个原象.

变换: S到S自身的映射.

例:
$$S = \{A = (a_{ij})_{n \times n} \mid a_{ij} \in \mathbb{R}\} \quad (n \ge 2).$$

映射
$$\sigma_1: \sigma_1(A) = \det A$$
 ($S \to \mathbb{R}$)

变换
$$\sigma$$
,: σ , $(A) = (det A) A$ $(S \to S)$

相等:设 $\sigma_1 = \sigma_2$ 都是集合*S*到 S 的映射,如果对于 $\forall a \in S$ 都有 $\sigma_1(a) = \sigma_2(a)$,则称 $\sigma_1 = \sigma_2$ 相等,记为 $\sigma_1 = \sigma_3$.

乘法:设 σ , τ 依次是集合S到 S_1 , S_1 到 S_2 的映射,乘积 $\tau\sigma$ 定义如下

$$(\tau \sigma)(a) = \tau(\sigma(a)), a \in S$$

 $\tau\sigma$ 是S到 S, 的一个映射.

注: $\tau \sigma \neq \sigma \tau$, $\mu(\tau \sigma) = (\mu \tau) \sigma$ ($\mu \in S_2 \mathfrak{I} S_3 \mathfrak{I} \mathfrak{I} \mathfrak{I}$) 映射)

- 定义 1.1 设 V 是一个非空集合,它的元素用 x, y, z 等表示,并称之为向量;K 是一个数域,它的元素用 k, l, m 等表示.如果 V 满足下列条件:
- (1) 在V中定义一个加法运算 即当x, $y \in V$ 时,有唯一的和 $x+y \in V$,且加法运算满足下列性质
 - 1) 结合律 x + (y + z) = (x + y) + z;
 - 2) 交換律 x + y = y + x;
 - 3) 存在零元素 0, 使 x+0=x;
- 4) 存在负元素,即对任一向量 $x \in V$,存在向量 $y \in V$,使 x + y = 0,则称 $y \to x$ 的负元素,记为 -x,于是有
- x + (-x) = 0(2) 在 V 中定义数乘 数与向量的乘法) 运算,即当 $x \in V$,

 $k \in K$ 时,有唯一的 $kx \in V$,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 $k(l\mathbf{x}) = (kl)\mathbf{x}$;
- 8) 1 x = x.

则称 V 为数域 K 上的线性空间或向量空间.

- 定义 1.1 设 V 是一个非空集合,它的元素用 x, y, z 等表示,并称之为向量;K 是一个数域,它的元素用 k, l, m 等表示.如果 V 满足下列条件:
- (1) 在V中定义一个加法运算 即当x, $y \in V$ 时,有唯一的和 $x+y \in V$,且加法运算满足下列性质
 - 1) 结合律 x + (y + z) = (x + y) + z;
 - 2) 交換律 x + y = y + x;
 - 3) 存在零元素 0, 使 x+0=x;
- 4) 存在负元素,即对任一向量 $x \in V$,存在向量 $y \in V$,使 x + y = 0,则称 $y \to x$ 的负元素,记为 -x,于是有

x + (-x) = 0

- (2) 在V中定义数乘数与向量的乘法)运算,即当 $x \in V$, $k \in K$ 时,有唯一的 $kx \in V$,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) 1 x = x.

则称 V 为数域 K 上的线性空间或向量空间.

C是R上的线性空间

 R^n 是R上的线性空间

 $R^{m \times n}$ 是R上的线性空间

$$K = R$$
 时, R'' — 向量空间;

 $\mathbf{R}^{m\times n}$ —矩阵空间

 $P_n[t]$ —多项式空间; C[a,b]—函数空间

$$K = C$$
 时, C "—复向量空间;

 $C^{m\times n}$ —复矩阵空间

例: 集合 $\mathbf{R}^+ = \{m \mid m$ 是正实数 $\}$,数域 $\mathbf{R} = \{k \mid k$ 是实数 $\}$.

加法: $m,n \in \mathbb{R}^+$, $m \oplus n = mn$

数乘: $m \in \mathbb{R}^+, k \in \mathbb{R}, k \otimes m = m^k$

验证 \mathbf{R}^{+} 是 \mathbf{R} 上的线性空间.

例: 集合 $\mathbf{R}^+ = \{ m \mid m$ 是正实数 $\}$,数域 $\mathbf{R} = \{ k \mid k$ 是实数 $\}$.

加法: $m,n \in \mathbb{R}^+$, $m \oplus n = mn$

数乘: $m \in \mathbb{R}^+, k \in \mathbb{R}, k \otimes m = m^k$

验证 R^+ 是R上的线性空间.

证: 加法封闭,且(1)~(2)成立.

- (3) $m \oplus \theta = m \Rightarrow m\theta = m \Rightarrow \theta = 1$
- (4) $m \oplus (-m) = \theta \Rightarrow m(-m) = 1 \Rightarrow (-m) = 1/m$

数乘封闭,(5)~(8)成立. 故 \mathbf{R}^{+} 是 \mathbf{R} 上的线性空间.

定理1.1线性空间 V 有唯一的零元素,任一元素也有唯一的负元素.

减法运算:线性空间V中,x-y=x+(-y).

线性空间还有如下性质:

若 $x \in V, k \in K, 则0x = 0, k0 = 0, (-1)x = -x.$

1、线型空间



线性相关: 1+i, i

线性无关: 1+i, 1-i



2、基和坐标

我们知道,线性代数中讲的向量空间是一种特殊的线性空间,现在我们把线性代数中线性组合,线性相关、线性无关,基等概念推广到线性空间中。

定义1.2: 如果 x_1,\dots,x_m 为线性空间 V 中的m个元素, $x \in V$,且存在数域 K 中一组数 c_1,\dots,c_m

使 $x = c_1 x_1 + c_2 x_2 + \dots + c_m x_m$

则称 x 为元素组 x_1, \dots, x_m 的线性组合,也称元素 x 可由 x_1, \dots, x_m 线性表示.

定义**1.3** 对于 $x_1, \dots, x_m \in V$,如果存在不全为零的m个数 $c_1, \dots, c_m \in K$,使 $c_1x_1 + c_2x_2 + \dots + c_mx_m = 0$ 则称元素组 x_1, \dots, x_m 线性相关,否则称其为线性无关.

仅当 c_1, \dots, c_m 全为零时,才有 $c_1x_1 + \dots + c_mx_m = 0$,则称 x_1, \dots, x_m 线性无关.

线性代数中的相关结论推广后仍然成立,例如: 部分相关则全体相关;全体无关则部分无关; 包含零元素肯定相关;相关集中至少有一元素可 由其它元素线性表示等等。

部分相关则全体相关:

$$1+i$$
, 1 , i , $1-i$, $2+3i$, $4-5i$

1、线型空间



线型相关: 1+i, i

线型无关: 1+i, 1-i



2、基和坐标

定义**1.4** 如果 x_1, \dots, x_m 是线性空间 V中的m个元素且满足

- (1) x_1, \dots, x_m 线性无关;
- (2) $\forall x \in V$ 可由 x_1, \dots, x_m 线性表示.

则 x_1, \dots, x_m 称为 V的一个基,m称 V的维数记 $\dim V = m$. 维数为m的线性空间 V记 V^m ,当 $m = +\infty$ 时称为无限维线性空间.

从定义可以看出基就相当于向量组的极大线性 无关组,因此性质也类似,比如:

性质一:基不唯一,但是不同基中所含元素个数相同,即维数是唯一确定的。

性质二:n维线性空间V中任意n个无关元的集都是V的一个基。

特别的,如果V中只有零元素,称V是零维的。

例:矩阵空间 R **** 中, 易见

(1)
$$E_{ij}$$
 ($i = 1,2,\dots,m$; $j = 1,2,\dots,n$) 线性无关;

(2)
$$A = (a_{ij})_{m \times n} = \sum_{i=1}^{m} \sum_{j=1}^{n} a_{ij} E_{ij}$$
.

故
$$E_{ij}$$
 ($i = 1,2,\dots,m$; $j = 1,2,\dots,n$) 是 $\mathbb{R}^{m \times n}$ 的一个基,

$$\dim \mathbf{R}^{m \times n} = mn$$
.

定义1.5 设线性空间Vn的一个基 $x_1, \dots, x_n, x \in V^n$

$$x = \xi_1 x_1 + \xi_2 x_2, \dots, + \xi_n x_n$$

则称 $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$ 为x 在该基下的坐标,记为

$$(\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)^T$$

例: 给定线型空间

$$V = \{X = (x_{ij})_{2 \times 2} \mid x_{11} + x_{12} + x_{21} = 0, x_{ij} \in R\}$$

求V的一个基

$$\Leftrightarrow x_{11} = -x_{12} - x_{21}$$

例: 给定线型空间

$$V = \{X = (x_{ij})_{2 \times 2} \mid x_{11} + x_{12} + x_{21} = 0, x_{ij} \in R\}$$

求V的一个基

题目解读:

- 1、V这么写叫集合
- 2、数域K是什么?
- 3、加法怎么定义的?
- 4、数乘怎么定义的?

例: 设矩阵空间 R^{2×2} 的子空间为

$$V = \{X = (x_{ij})_{2 \times 2} \mid x_{11} + x_{12} + x_{21} = 0, x_{ij} \in R\}$$

求V的一个基

定义:线性空间V中,若子集V1非空,且对V中的线性运算封闭,即

$$(1) \quad \forall \ x, y \in V_1 \Rightarrow x + y \in V_1$$

$$(2) \quad \forall \ x \in V_1, \forall \ k \in K \Rightarrow kx \in V_1$$

称 V_1 为V的线性子空间,简称为子空间.

例: 设矩阵空间 R^{2×2} 的子空间为

$$V = \{X = (x_{ij})_{2 \times 2} \mid x_{11} + x_{12} + x_{21} = 0, x_{ij} \in R\}$$

求V的一个基

例: 设矩阵空间 R^{2×2} 的子空间为

$$V = \{X = (x_{ij})_{2 \times 2} \mid x_{11} + x_{12} + x_{21} = 0, x_{ij} \in R\}$$

求V的一个基

解:(1)
$$X_1 = \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, X_2 = \begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, X_3 = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$(2)Y_1 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}, Y_2 = \begin{pmatrix} -2 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, Y_3 = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

1.1.5 线性子空间

生成子空间: (考虑子空间的生成问题)设 x_1,x_2,\cdots,x_m 是线性空间V的一组向量,则集合

$$V_1 = \{k_1 x_1 + \dots + k_m x_m | k_i \in K, i = 1, 2, \dots, m\}$$

是 \mathbf{V} 的线性子空间,称为由 x_1, x_2, \dots, x_m 生成的

子空间,记为

$$L(x_1, x_2, \dots, x_m) = \{k_1 x_1 + \dots + k_m x_m | k_i \in K, i = 1, 2, \dots, m\}$$

例: 设矩阵空间 R^{2×2} 的子空间为

$$V = \{X = (x_{ij})_{2 \times 2} \mid x_{11} + x_{12} + x_{21} = 0, x_{ij} \in R\}$$

考虑V的一个基
$$X_1 = \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, X_2 = \begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, X_3 = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$(1)V = L(X_1, X_2, X_3)$$

$$(2)L(X_1, X_2) \cap L(X_1, X_3) = L(X_1)$$

1.1 作业 (第五版教材)

1、定义1.1 线性空间的定义 定义1.3-1.4

2、例题: 1.2、1.4、1.5

3、习题1.1:6、11

1.1 作业 (第三版教材)

1、定义1.1 线性空间的定义 定义1.3-1.4

2、例题: 1.2、1.4、1.5

3、习题1.1:7、11

下课, 谢谢大家!