

第二次辅学讲义

线性映射及其矩阵表示 + 期中复习

授课内容：

1. 线性映射的定义，运算与常用性质

2. 线性映射的像空间与核空间定义

3. 线性映射的确定

4. 维数公式与其证明思想及例题

5. 单射有关结论

6. 秩等式与不等式

7. 同构的定义，等价条件

8. 矩阵的引入、矩阵与线性映射的等价

9. 近两年期中卷题目选讲

线性映射

1 定义：

线性空间 $V_1(F)$ 到 $V_2(F)$ 的一个映射 σ 是线性的，如果 $\forall \alpha, \beta \in V_1, \forall \lambda, \mu \in F$ ，都有 $\sigma(\lambda\alpha + \mu\beta) = \lambda\sigma(\alpha) + \mu\sigma(\beta)$ ，其中 V_1 称为出发空间， V_2 称为到达空间，若 $V_1 = V_2$ ，可称为线性变换。

定义中的 $\sigma(\lambda\alpha + \mu\beta) = \lambda\sigma(\alpha) + \mu\sigma(\beta)$ 也可写作 $\begin{cases} \sigma(\alpha + \beta) = \sigma(\alpha) + \sigma(\beta) \\ \sigma(\lambda\alpha) = \lambda\sigma(\alpha) \end{cases}$ ，这是等价的。

2 性质：

设 $\sigma : V_1 \rightarrow V_2$

(1)

$$\sigma(0_1) = 0_2 \tag{1}$$

注意上式中的两个0向量分别来自于 V_1, V_2 ，可能是不同向量

(2)

$$\begin{aligned}
&\text{若 } V_1 \text{ 中的向量 } \alpha_1, \alpha_2 \dots \alpha_n \text{ 线性相关, 则 } \sigma(\alpha_1), \sigma(\alpha_2) \dots \sigma(\alpha_n) \text{ 线性相关} \\
&\Leftrightarrow \text{若向量 } \sigma(\alpha_1), \sigma(\alpha_2) \dots \sigma(\alpha_n) \text{ 线性无关, 则 } \alpha_1, \alpha_2 \dots \alpha_n \text{ 线性无关}
\end{aligned} \tag{2}$$

由性质(2)可直接推出:

$$r(\alpha_1, \alpha_2 \dots \alpha_n) \geq r(\sigma(\alpha_1), \sigma(\alpha_2) \dots \sigma(\alpha_n)) \tag{3}$$

3 运算:

设 $\sigma : V_1 \rightarrow V_2, \tau : V_2 \rightarrow V_3$

加法与数乘:

$$\begin{aligned}
(\sigma + \tau)(\alpha) &= \sigma(\alpha) + \tau(\alpha) \\
(\lambda\sigma)(\alpha) &= \lambda\sigma(\alpha)
\end{aligned} \tag{4}$$

在定义了加法和数乘后, 可以证明 $L(V_1, V_2)$ 构成域 F 上的线性空间。

复合:

$$(\tau \circ \sigma)(\alpha) = \tau(\sigma(\alpha)) \tag{5}$$

复合运算满足结合律

逆:

若 $\exists \sigma^{-1} \in L(V_2, V_1)$, 使得 $\sigma^{-1} \circ \sigma = \sigma \circ \sigma^{-1} = I$, 则称该映射 σ^{-1} 为 σ 的逆 $\tag{6}$

例题:

$$\begin{aligned}
&\text{设 } \sigma \in L(V, V), \sigma^k(\alpha) \neq 0, \sigma^{k+1}(\alpha) = 0 \\
&\text{证: } \alpha, \sigma(\alpha), \dots, \sigma^k(\alpha) \text{ 线性无关}
\end{aligned} \tag{7}$$

线性映射的像与核

定义:

设 $\sigma : V_1 \rightarrow V_2$

V_1 的所有元素在 σ 下的像组成的集合

$$\sigma(V_1) = \{\beta | \beta = \sigma(\alpha), \alpha \in V_1\} \tag{8}$$

称为 σ 的像, 记作 $im\sigma$, 并将 $\dim im\sigma$ 定义为线性映射 σ 的秩 $r(\sigma)$

V_2 的零元 0_2 在 σ 下的完全原像

$$\sigma^{-1}(0_2) = \{\alpha | \sigma(\alpha) = 0_2, \alpha \in V_1\} \tag{9}$$

称为 σ 的核, 记作 $\ker \sigma$

直接套用定义可证明, $im\sigma$ 与 $\ker\sigma$ 均为线性空间

基础题型: 求解 $im\sigma$ 与 $\ker\sigma$

(1) 求解 $im\sigma$

方法: 找出出发空间 V_1 的一组基 $\alpha_1, \alpha_2 \dots \alpha_n$ 则像空间 $im\sigma = span(\sigma(\alpha_1), \sigma(\alpha_2) \dots \sigma(\alpha_n))$, 即一组基的像的线性扩张。

(2) 求解 $\ker\sigma$

方法: 令 $\sigma(\alpha) = 0$, 后直接求解即可, 注意 $\ker\sigma$ 至少为 $\{0\}$, 不可能为空集。

例题: 已知 R^3 到 R^2 的映射 σ 为 $\sigma(x_1, x_2, x_3)^T = (x_1 + x_2, x_2 - x_3)^T$, 求 σ 的像和核

核空间不减性质

(1)

$$0 = \ker\sigma^0 \subseteq \ker\sigma^1 \subseteq \dots \subseteq \ker\sigma^k \subseteq \ker\sigma^{k+1} \subseteq \dots; \quad (10)$$

(2) 设 m 是非负整数使得 $\ker\sigma^m = \ker\sigma^{m+1}$, 则

$$\ker\sigma^m = \ker\sigma^{m+1} = \ker\sigma^{m+2} = \ker\sigma^{m+3} = \dots \quad (11)$$

(3)

$$\begin{aligned} & \text{令 } n = \dim V, \\ & \text{则 } \ker\sigma^n = \ker\sigma^{n+1} = \ker\sigma^{n+2} = \dots \end{aligned} \quad (12)$$

线性映射的确定

我们已经有了许多刻画线性映射的工具, 接下来通过这些工具讨论如何通过这些工具唯一确定一个线性映射, 并借此提供了研究一个线性映射时极其有用的视角

设线性映射 $\sigma, \tau \in L(V, W)$, $\{\alpha_1, \alpha_2 \dots \alpha_n\}$ 为 V 中的一组基
若 $\forall i \in [1, n]$, $\sigma(\alpha_i) = \tau(\alpha_i)$, 则 $\sigma = \tau$ (13)

设 $B = \{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\}$ 是 V_1 的基, $S = \{\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n\}$ 是 V_2 中任意 n 个向量,
则存在唯一的 $\sigma \in L(V_1, V_2)$, 使得 $\sigma(\alpha_i) = \beta_i, i = 1, 2, \dots, n$. (14)

这两条定理可以说明, 对于固定的 V 中的一组基, 每一组对应的 W 中的不同的像与一个线性映射是一一对应(等价)关系

经典题型:

是否存在 R^2 到 R^3 的线性映射 σ ,
使得 $\sigma(1, 0)^T = (1, 0, 0)^T, \sigma(0, 1)^T = (0, 1, 0)^T, \sigma(1, 1)^T = (0, 0, 1)^T$? (15)

该题型解答思路:

- (1) 优先检查 $\sigma(0) = 0$, 此处 $\sigma(0) = \sigma((1, 0)^T + (0, 1)^T - (1, 1)^T) = (1, 1, -1)$, 显然矛盾
- (2) 线性相关的向量不能映射为线性无关的向量, 这里映射后的三个像是线性无关的, 显然矛盾
- (3) 不存在从低维数空间到高维数空间的满射, 这里映射后三个向量构成一组基, 显然是满射, 矛盾
- (4) 如果不违背上三条结论, 尝试构造该映射
-

维数公式

对于一个出发空间是有限维线性空间的线性映射, 维数公式描述了其出发空间, 像空间与核空间的维数关系

$$\text{设 } \sigma \in L(V_1, V_2), \text{ 则 } \dim V_1 = \dim \text{im } \sigma + \dim \ker \sigma \quad (16)$$

例题:

判断: 已知 $\sigma \in L(V, V)$, $\dim V = n$, 则有 $\text{Im } \sigma + \ker \sigma = V$

已知 $\sigma \in L(V, V)$, $\dim V = n$, 且 $\sigma^2 = \sigma$

证明: (1) $\text{im}(I - \sigma) \subseteq \ker \sigma$ (2) $r(I - \sigma) + r(\sigma) = n$ (3) $V = \ker \sigma \oplus \text{im } \sigma$

注: (2)是幂等变换的等价条件, 此处先证明必要性(即 $\sigma^2 = \sigma \Leftrightarrow r(I - \sigma) + r(\sigma) = n$)即可, 充分性在学习过秩不等式更容易证明

单射与满射的相关结论

设 $\sigma \in L(V_1, V_2)$ 满射的判断是容易的, 只需求出 $\text{im } \sigma = V_2$ 即可, 下面给出有关单射的结论:

(1)

$$\sigma \text{是单射} \Leftrightarrow \ker \sigma = \{0\} \quad (17)$$

(2) 若 $\dim V_1 = \dim V_2$, 由维数公式直接可以得到:

$$\sigma \text{是单射} \Leftrightarrow \sigma \text{是满射} \quad (18)$$

(3) 不存在从低维数空间到高维数空间的满射

秩等式与不等式

秩的等式与不等式是较难的一部分, 可选择性的学习, 本部分只列出线性映射版本的可能用到的结论, 矩阵版本及更多秩不等式可见LALU第9.8节

(1)

$$\begin{aligned} \text{设 } f \in L(V_1, V_2), g, p \text{ 为可逆线性映射,} \\ \text{则有 } r(f) = r(g \circ f) = r(f \circ p) = r(g \circ f \circ p) \end{aligned} \quad (19)$$

即复合一个可逆映射不改变线性映射的秩

(2)

$$r(\sigma + \tau) \leq r(\sigma) + r(\tau) \quad (20)$$

(3) 设 $\sigma \in L(V_1, V_2), \tau \in L(V_2, V_3), n = \dim V_2$, 则有:

$$r(\sigma) + r(\tau) - n \leq r(\sigma \circ \tau) \leq \min\{r(\sigma), r(\tau)\} \quad (21)$$

例题: 设 A 是实数域上的 $m \times n$ 阶矩阵, 则矩阵秩 $r(A^T A) = r(A)$ 。

同构

如果由线性空间 $V_1(F)$ 到 $V_2(F)$ 存在一个线性双射 σ , 则称 $V_1(F)$ 和 $V_2(F)$ 是同构的, 记作 $V_1(F) \cong V_2(F)$ (22)

对于同构映射 σ 可以得到:

$$r(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m) = r(\sigma(\alpha_1), \sigma(\alpha_2), \dots, \sigma(\alpha_m)) \quad (23)$$

下面给出同构的等价条件:

$$V_1 \cong V_2 \Leftrightarrow \dim V_1 = \dim V_2 \quad (24)$$

例题:

$$\text{证: } L(V, W) \cong F^{\dim W \times \dim V} \quad (25)$$

矩阵

矩阵定义

域 F 中的 $m \times n$ 个元素 a_{ij} ($i = 1, \dots, m, j = 1, \dots, n$) 排成 m 行 n 列的矩形数表, 称为域 F 上的一个 $m \times n$ 矩阵

记作:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \quad (26)$$

设 $\sigma \in L(V, W)$, 我们可以先固定 V 中的一组基 $\alpha_1, \dots, \alpha_n$ 与 W 中的一组基 β_1, \dots, β_m 来研究该线性映射, 由线性映射的确定, σ 可由 $\sigma(\alpha_1), \dots, \sigma(\alpha_n)$ 唯一确定, 将这组像分解为基 β 上的和, 即存在唯一一组

a_{1i}, \dots, a_{ni} , 使得 $\sigma(\alpha_j) = \sum_{i=1}^m a_{ij} \beta_i$, 可以看出, 在这两组固定的基下, 一个线性映射与一组 $a_{ij}, i = 1, \dots, n, j = 1, \dots, m$ 是一一对应(等价)的关系, 由此可以得到:

在分别固定了出发空间和到达空间的一组基后, 一个线性映射等价于一组 a_{ij} (27)

$$\text{将这组 } a_{ij} \text{ 按一定规则排列成矩阵, 就得到了 } \sigma \text{ 在这两组基下对应的矩阵表示 } M(\sigma) = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

排列规则可采用如下记忆方式:

$$\begin{array}{cccc} \sigma(\alpha_1) & \sigma(\alpha_2) & \dots & \sigma(\alpha_n) \\ | & | & & | \\ a_{11}\beta_1 & a_{12}\beta_1 & \cdots & a_{1n}\beta_1 \\ a_{21}\beta_2 & a_{22}\beta_2 & \cdots & a_{2n}\beta_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1}\beta_m & a_{m2}\beta_m & \cdots & a_{mn}\beta_m \end{array} \quad (28)$$

(因为本讲只是简单引入, 因此只选择了基础题作为例题加深记忆, 有挑战性的矩阵题目将安排在下一次辅学)

例题: 已知 $\sigma \in L(R_3, R_3)$ 且 $\sigma(x_1, x_2, x_3)^T = (x_1 + x_2, x_1 - x_3, x_2)^T$, 写出 σ 在自然基下的矩阵表示

历年期中题目选讲

(1)

设 $\dim V(f) = n$, $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ 是 V 的一组基, 且 $V_1 = \text{span}(\alpha_1 + 2\alpha_2 + \dots + n\alpha_n)$

$$V_2 = \left\{ k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + \dots + k_n\alpha_n \mid k_1 + \frac{k_2}{2} + \dots + \frac{k_n}{n} = 0 \right\} \quad (29)$$

证明: 1. V_2 是 V 的子空间

2. $V = V_1 \oplus V_2$.

(2)

设 τ 为 \mathbb{R}^n 上任一线性变换, I 为 \mathbb{R}^n 上恒等变换
证明: $\ker \tau \subseteq \text{im}(I - \tau)$ 。又问: $\text{im } \tau \subseteq \ker(I - \tau)$ 是否一定成立? (30)

(4) 设 $\mathbb{R}[x]_3$ 是次数小于等于3的实系数多项式的全体和零多项式一起组成的集合, 关于多项式加法和数乘构成的实数域上的线性空间。

1 证明:

$W = \{f(x) \in \mathbb{R}[x]_3 \mid f(1) = 0\}$ 是 $\mathbb{R}[x]_3$ 的子空间, 并求 $\dim W$ 和 W 的一组基。 (31)

2 定义从 $\mathbb{R}[x]_3$ 到 \mathbb{R} 的映射 T 如下: $\forall f(x) \in \mathbb{R}[x]_3$, 令 $T(f(x)) = f(1)$ 。

证明: T 是线性映射, 并求 $\dim \ker T$ 和 $\dim T$

3 设 $f, g, h \in \mathbb{R}[x]_3$, 且 $f(1) = g(1) = h(1) = 0$

证明: f, g, h 线性相关

(5)

证明替换定理:

设向量组 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 线性无关, 且 $\beta = b_1\alpha_1 + b_2\alpha_2 + \dots + b_s\alpha_s$ 。 (32)

如果存在某个 $b_i \neq 0$, 则 β 可替换 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_s$ 中的某个向量, 成为一个新的线性无关向量组。

(6)

证明: 如果向量组 $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_m\}$ 的秩为 r
那么该向量组中任意 s 个向量组成的子集的秩大于等于 $r + s - m$ 。 (33)

(7)

域 \mathbf{F} 上所有 $m \times n$ 矩阵组成的集合 $M_{m \times n}(\mathbf{F})$ 是域 \mathbf{F} 上的线性空间

定义 $V_i = \{Ae_{ii} \mid A \in M_{m \times n}(\mathbf{F})\}$, $(i = 1, 2, \dots, n)$

其中 e_{ij} 是第*i*行第*j*列元素为1, 其余元素均为0的*n*阶矩阵.

(34)

证明: 1. V_i 是 $M_{m \times n}(\mathbf{F})$ 的子空间

2. $M_{m \times n}(\mathbf{F}) = V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_n$.

(8) 判断正误并证明或举反例

1. $\forall n \geq 2$, 不存在非零实线性映射 $f: M_n(\mathbb{R}) \rightarrow \mathbb{R}$ 使得 $f(AB) = f(A)f(B)$.

2. 设 W_1, W_2 是线性空间 V 的两个子空间, 则 $W_1 \cup W_2 = W_1 + W_2 \Leftrightarrow W_1 \subseteq W_2$ 或 $W_2 \subseteq W_1$.

3. 设 α, β 是欧式空间 V 中两个线性无关向量, 且 $\frac{2(\alpha, \beta)}{(\alpha, \alpha)}$ 和 $\frac{2(\alpha, \beta)}{(\beta, \beta)}$ 都是不大于零的整数

则 α 和 β 的夹角只可能是 $\frac{\pi}{2}, \frac{2\pi}{3}, \frac{3\pi}{4}, \frac{5\pi}{6}$.

4. n 是一个大于1的整数, 定义 $W = \{(x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbb{C}^n \mid x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2 = 0\}$

证明: W 是复线性空间 \mathbb{C}^n 的一个子空间。

5. 正整数集 \mathbf{R}^+ 对如下定义的加法和数乘法构成整数域 \mathbf{Z} 上的线性空间:

(35)

$$a \oplus b = ab, \quad \lambda \circ a = a^\lambda, \quad \forall a, b \in \mathbf{R}^+, \lambda \in \mathbf{Z}.$$

6. 设 $\sigma \in \mathcal{L}(V)$, $\{\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n\}$ 是 V 的一组基, 则 σ 可逆当且仅当

$\{\sigma(\alpha_1), \sigma(\alpha_2), \dots, \sigma(\alpha_n)\}$ 是 V 的一组基。

7. 对任意实数域 \mathbf{R} 上的线性空间 V , 都能找到有限个 V 的非平凡子空间 V_1, V_2, \dots, V_m ,

使得 $V = V_1 \cup V_2 \cup \dots \cup V_m$.

8. 与所有 n 阶矩阵可交换的矩阵一定是 n 阶数量矩阵。

9. 设 A 是复数域上的 $m \times n$ 阶矩阵, 则矩阵秩 $r(A^T A) = r(A)$.

(注: 复数域上结论为 $r(A^* A) = r(A)$)