线性映射

颜文斌 清华大学

内容提要

- 线性映射和矩阵
- 线性映射的性质
- 换基
- 若当标准型
- 对偶空间与直和、直积、张量积

映射 (mapping)

- **映射**:S,S'是两个集合,如果对于任意S中的元素,都有一个S'中的元素和它对应,这个对应就叫一个映射
- 如果我们把一个映射记做 $f: S \to S'$ 。 $u \in S$ 中的一个元素, f(u)叫做 做u在映射f下的**像**(image)。 $W \in S$ 中的一个子集, f(W)叫做 W在映射f下的**像**
- 映射的**复合**(composition): $f: U \to V, g: V \to W$ 。 $g \circ f: U \to W, \forall x \in U, \qquad g \circ f(x) = g(f(x))$
- 映射的复合满足**结合律**: $g \circ f \circ h = (g \circ f) \circ h = g \circ (f \circ h)$

映射

- **单射** (injection) :映射 $F: S \to S'$ 是单射,如果 $\forall x, y \in S, x \neq y, s. t. F(x) \neq F(y)$
- •满射(surjection):映射 $F: S \to S'$ 是满射,如果F(S) = S'
- 双射(bijection):既是单射也是满射的映射
- 恒等映射(identity map) $: I_S: S \to S$, s. t. $\forall x \in S$, $I_S(x) = x$
- **逆映射**(inverse map):对于映射 $F:S \to S'$ 如果存在一个映射 $G:S' \to S$ 使得 $G \circ F = I_S \cap F \circ G = I_S$,则称映射 $F:S \to S'$ **可逆**, G被称作F的**逆**

可逆映射的性质

- **定理**:映射 $f: S \to S'$ 可逆当且仅当f是双射
- 证明:
 - 首先假设 $x,y \in S$, $g:S' \to S \neq f$ 的逆
 - 如果f(x) = f(y), 则x = g(f(x)) = g(f(y)) = y, 所以f是单射
 - $\forall z \in S'$,我们有f(g(z)) = z,所以 $\exists x = g(z)$, s. t. f(x) = z,所以f是满射。这样我们就从左边推出了右边
 - 接下来假设 $f: S \to S'$ 是双射,那么因为f是满射 $\forall z \in S'$,我们有 $x \in S$, s.t. f(x) = z。又因为f是单射,所以x是唯一的。所以可以定义g(z) = x,则g是f的逆映射。这样我们就从右边推出了左边

线性映射 (linear mapping)

- **定义(线性映射)** : V, W是两个(实)线性空间,映射T: $V \to W$ 是(实)线性映射,如果T满足以下两个条件
- 1. 对于任意的 $u, v \in V$, 有T(u + v) = T(u) + T(v)
- 2. 对于任意的实数c, 有 $T(c\mathbf{u}) = cT(\mathbf{u})$
- 线性映射也被称为**线性变换**(linear transformation)
- 推论: $T:V \to W$ 是线性映射, 则 $T(\mathbf{0}) = \mathbf{0}$

线性映射例

- 例1:a = (1,2,3), v = (x,y,z)。映射 $T(v) = a \cdot v$ 是从 \mathbb{R}^3 到 \mathbb{R} 的线性映射
- 例2: $T(v) = a \cdot v + b$ 不是线性的,因为0没有映到0
- 例3:T(v) = ||v||不是线性的,因为 $||v + w|| \le ||v|| + ||w||$,而且||-v|| = ||v||
- 例4:假设T(v)是线性映射, $c_1v_1 + c_2v_2 + \cdots + c_rv_r = \mathbf{0}$,则 $T(c_1v_1 + c_2v_2 + \cdots + c_rv_r) = c_1T(v_1) + \cdots + c_rT(v_r) = \mathbf{0}$

线性映射例

- 例5:考虑所有可导函数f(x)构成的线性空间,映射 $T(f) = \frac{af}{dx}$ 是线性的
 - $\frac{d}{dx}(af(x) + bg(x)) = a\frac{df(x)}{dx} + b\frac{dg(x)}{dx}$
- 例6(恒等映射): $\mathrm{id}:V\to V$, $\mathrm{id}(\boldsymbol{u})=\boldsymbol{u}$
- 例7(零映射): $\forall u \in V, T(u) = 0$
- 例8:考虑mxn的矩阵A,定义线性映射 L_A : $\mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$,使得 $\forall x \in \mathbb{R}^n$, $L_A(x) = Ax$

怎么决定线性映射?

• **定理**:V和W是线性空间, $\{v_1, \dots, v_n\}$ 是V中的一组基, $\{w_1, \dots, w_n\}$ 是W中的任意n个元素。则存在唯一的线性映射 $T: V \to W$ 使得

$$T(\boldsymbol{v}_1) = \boldsymbol{w}_1, \cdots, T(\boldsymbol{v}_n) = \boldsymbol{w}_n$$

- 证明(存在性):
 - $\forall v \in V$, v可以唯一写成 $\{v_1, \dots, v_n\}$ 的线性组合 $v = c_1v_1 + \dots + c_nv_n$
 - 定义映射 $T(v) = c_1 w_1 + \cdots + c_n w_n$,下面证明T(v)是线性映射
 - $T(c\mathbf{v}) = T(cc_1\mathbf{v}_1 + \dots + cc_n\mathbf{v}_n) = cc_1\mathbf{w}_1 + \dots + cc_n\mathbf{w}_n = cT(\mathbf{v})$
 - 假设 $u = x_1v_1 + \dots + x_nv_n$, $T(v + u) = T((c_1+x_1)v_1 + \dots + (c_n+x_n)v_n) = (c_1+x_1)w_1 + \dots + (c_n+x_n)w_n) = T(v) + T(u)$

怎么决定线性映射?

• **定理**:V和W是线性空间, $\{v_1, \dots, v_n\}$ 是V中的一组基, $\{w_1, \dots, w_n\}$ 是W中的任意n个元素。则存在唯一的线性映射 $T: V \to W$ 使得

$$T(\boldsymbol{v}_1) = \boldsymbol{w}_1, \cdots, T(\boldsymbol{v}_n) = \boldsymbol{w}_n$$

- 证明(唯一性):
 - 假设存在另一个线性映射 $F:V \to W$ 使得 $F(v_1) = w_1, \cdots, F(v_n) = w_n$
 - $\forall v \in V$, , v可以唯一写成 $\{v_1, \dots, v_n\}$ 的线性组合 $v = c_1v_1 + \dots + c_nv_n$
 - $F(\mathbf{v}) = c_1 F(\mathbf{v}_1) + \dots + c_n F(\mathbf{v}_n) = c_1 \mathbf{w}_1 + \dots + c_n \mathbf{w}_n = c_1 T(\mathbf{v}_1) + \dots + c_n T(\mathbf{v}_n) = T(\mathbf{v})$

怎么决定线性映射?

• **定理**:V和W是线性空间,{ v_1 ,···, v_n }是V中的一组基,{ w_1 ,···, w_n }是W中的任意n个元素。则存在唯一的线性映射 $T:V \to W$ 使得

$$T(\boldsymbol{v}_1) = \boldsymbol{w}_1, \cdots, T(\boldsymbol{v}_n) = \boldsymbol{w}_n$$

• 只要知道一个线性映射在基上的值,就唯一决定了整个线性映射

矩阵和线性映射

- 考虑mxn的矩阵,定义线性映射 $L_A: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$,使得 $\forall x \in \mathbb{R}^n$, $L_A(x) = Ax$
- 定理:mxn矩阵A、B,如果 $L_A = L_B$,则A = B
- 证明:
 - 根据 L_A , L_B 定义可知 $\forall x \in \mathbb{R}^n$, Ax = Bx, 所以 $A_i \cdot x = B_i \cdot x$, 其中 A_i (B_i) 是A(B) 的第i行。
 - $(A_i B_i) \cdot x = 0$,也就是说向量 $A_i B_i$ 和 \mathbb{R}^n 中的所有向量都正交,所以 $A_i B_i$ 只能是零向量
 - 上面的论证对任意行都成立,所以A = B

线性映射和矩阵(标准基版本)

- **定理**:设 $L: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$ 是线性映射,则存在唯一的矩阵A使得 $L=L_A$
- 证明:
 - 假设 $\{e_1, \cdots, e_n\}$ 是 \mathbb{R}^n 中的标准基, $\{f_1, \cdots, f_m\}$ 是 \mathbb{R}^m 中的标准基,任何 \mathbb{R}^n 中的向量 $\mathbf{x} = x_1e_1 + \cdots + x_ne_n = \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$
 - $L(\mathbf{x}) = x_1 L(\mathbf{e}_1) + \dots + x_n L(\mathbf{e}_n)$
 - 因为 $L(e_i)$ 是 \mathbb{R}^m 中的向量,所以可以写成 $\{f_1, \dots, f_m\}$ 的线性组合,也就是说 $L(e_i) = a_{1i}f_1 + \dots + a_{mi}f_m$

线性映射和矩阵(标准基版本)

- **定理**:设 $L: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$ 是线性映射,则存在唯一的矩阵A使得 $L=L_A$
- 证明(续):
 - 因为 $L(e_i)$ 是 \mathbb{R}^m 中的向量,所以可以写成 $\{f_1, \dots, f_m\}$ 的线性组合,也就是说 $L(e_i) = a_{1i}f_1 + \dots + a_{mi}f_m$
 - $L(\mathbf{x}) = x_1 L(\mathbf{e}_1) + \dots + x_n L(\mathbf{e}_n) = x_1 (a_{11} \mathbf{f}_1 + \dots + a_{m1} \mathbf{f}_m) + \dots + x_n (a_{1n} \mathbf{f}_1 + \dots + a_{mn} \mathbf{f}_m) = (a_{11} x_1 + \dots + a_{1n} x_n) \mathbf{f}_1 + \dots + (a_{m1} x_1 + \dots + a_{mn} \mathbf{f}_m) + \dots + (a_{m1} x_1 + \dots + a_{mn} \mathbf{f}_m) = \begin{bmatrix} a_{11} x_1 + \dots + a_{mn} \mathbf{f}_m \\ \vdots \\ a_{m1} x_1 + \dots + a_{mn} \mathbf{f}_m \end{bmatrix}$
 - $L(x) = Ax = L_A(x)$ 。我们证明了存在性,唯一性由之前定理保证

线性映射和矩阵(标准基版本)

• **定理**:设 $L: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$ 是线性映射,则存在唯一的矩阵A使得 $L=L_A$

• 说明:
$$L\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = Ax = \begin{bmatrix} a_{11}x_1 + \cdots & a_{1n}x_n \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + \cdots & a_{mn}x_n \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^m$$
,给出了矩阵和向量乘法的自然定义

例

```
• 例1:F(x,y,z) = (x,y),对应的矩阵为\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}
• 例2:id: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n,对应的矩阵为单位矩阵\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \ddots & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}
```

内容提要

- 线性映射和矩阵
- 线性映射的性质
- 换基
- 若当标准型
- 对偶空间与直和、直积、张量积

线性映射的加法

- $T: V \to W$, $F: V \to W$ 为两个线性映射,我们定义这两个线性映射的和为一个新的线性映射 $H = T + F: V \to W$, 满足 $\forall u \in V$, (T + F)(u) = T(u) + F(u)
- T + F也是一个线性映射
- 利用线性映射和矩阵的对应,线性映射的加法等价于矩阵的加法
- 加法的零元:零映射 $\forall u \in V, T(u) = 0$
- 加法的逆:(-T)(u) = -T(u), (-T) + T是零映射

线性映射的数乘

- $T: V \to W$ 为线性映射,我们定义这线性映射和c的**数乘**为一个新的线性映射 $F = cT: V \to W$,满足 $\forall u \in V$,(cT)(u) = c(T(u))
- cT也是一个线性映射
- 例: $L_A(\mathbf{x}) = A\mathbf{x}$
 - $(cL_A)(\mathbf{x}) = cA\mathbf{x} = L_{cA}(\mathbf{x})$
- 利用线性映射和矩阵的对应, 线性映射的数乘等价于矩阵的数乘
- 1T = T, -T = (-1)T

线性映射构成线性空间

- **性质**:所有从 $V \to W$ 的线性映射集合 $\{T\}$ 构成一个线性空间
 - 加法和数乘按照之前的定义
 - 加法零元是零映射
 - 满足线性空间的所有8条公理(交换律、结合律、分配律等等)
- 和dimVxdimW的矩阵构成的线性空间有——对应

线性映射的核 (Kernel)

- **定义**:线性映射 $F:V \to W$ 的核Ker F是所有满足F(v) = 0的向量v的集合
- **性质**: Ker $F \neq V$ 中的一个线性子空间
- 说明:如果 $V = \mathbb{R}^n$, $W = \mathbb{R}^m$,矩阵 $A \supset F$ 对应的矩阵,则 $\operatorname{Ker} F = N(A)$

核和单射

- **性质**: $F: V \to W$ 是线性映射,以下两个条件是等价的
 - 1. Ker *F* 只有零向量
 - 2. F是单射,换句话说,如果V中的元素v,w满足F(v) = F(w),则v = w
- 证明:
 - (矩阵版本)对应的矩阵零空间是0, Av = b如果有解则必有唯一解。
 - (抽象版本) 假设V中的元素 $\boldsymbol{v}, \boldsymbol{w}$ 满足 $F(\boldsymbol{v}) = F(\boldsymbol{w}), 则<math>F(\boldsymbol{v} \boldsymbol{w}) = F(\boldsymbol{v}) F(\boldsymbol{w}) = \boldsymbol{0}$
 - 因为假设,KerF只有零向量,则v w = 0,所以v = w

核的性质

- **定理**: $F: V \to W$ 是线性映射且Ker $F = \{0\}$ 。如果 v_1, \dots, v_n 是V中的线性无关向量,则 $F(v_1), \dots, F(v_n)$ 是W中线性无关的向量
- 证明:
 - (矩阵版本)对应矩阵的零空间为{0}, 所以列满秩, 列之间线性无关
 - (抽象版本) 假设 $x_1F(v_1) + \cdots + x_nF(v_n) = 0$
 - 根据线性性, $F(x_1v_1 + \cdots + x_nv_n) = 0$
 - 又因为 $Ker F = \{ \mathbf{0} \}$, 则 $x_1 v_1 + \cdots + x_n v_n = 0$
 - v_1 ,…, v_n 是线性无关的,则 $x_1=x_2=\dots=x_n=0$,所以 $F(v_1)$,…, $F(v_n)$ 线性无关

线性映射的像 (image)

- **定义**:线性映射 $F:V \to W$ 的像ImF = W中所有在V中有原像的向量的集合($\forall w \in ImF, \exists v \in V, s. t. F(v) = w$)
- 性质: ImF = W 中的线性子空间
- 说明:如果 $V = \mathbb{R}^n$, $W = \mathbb{R}^m$,矩阵 $A \supset F$ 对应的矩阵,则ImF = C(A)

像和核的关系

- **定理**: V是一个线性空间,L: $V \to W$ 是一个线性映射,则 $\dim V = \dim \operatorname{Ker} L + \dim \operatorname{Im} L$
- 证明:
 - (矩阵版本) $\dim V = \dim N(A) + \dim C(A^T) = \dim N(A) + \dim C(A)$
 - (抽象版本) 如果 $Im L = \{0\}$, 则Ker L = V, 则定理成立
 - 否则假设 $\{w_1,\cdots,w_s\}$ 是 $\operatorname{Im} L$ 的一组基。设 $\{v_1,\cdots,v_s\}$ 分别是 $\{w_1,\cdots,w_s\}$ 的原像,也就是说 $L(v_i)=w_i,\ i=1,\cdots,s$
 - 另,如果 $Ker L \neq \{0\}$,假设 $\{u_1, \cdots, u_q\}$ 是Ker L的一组基
 - 如果我们能证明 $\{v_1, \cdots, v_s, u_1, \cdots, u_q\}$ 是V中的一组基,则定理得证

像和核的关系

- **定理**: V是一个线性空间, $L:V \to W$ 是一个线性映射,则 $\dim V = \dim \operatorname{Ker} L + \dim \operatorname{Im} L$
- 证明:
 - 如果我们能证明 $\{v_1,\cdots,v_s,u_1,\cdots,u_q\}$ 是V中的一组基,则定理得证
 - 首先要证明任何一个V中的向量可以写成 $\{v_1,\cdots,v_s,u_1,\cdots,u_q\}$ 的线性组合
 - $\forall v \in V, L(v) \in \text{Im } L, \quad \text{fill} L(v) = x_1 w_1 + \dots + x_s w_s$
 - 因为 $L(v_i) = w_i$,所以 $L(x_1v_1 + \cdots + x_Sv_S) = x_1w_1 + \cdots + x_Sw_S = L(v)$
 - 所以 $L(v) L(x_1v_1 + \cdots + x_Sv_S) = L(v (x_1v_1 + \cdots + x_Sv_S)) = 0$
 - $\boldsymbol{v} (x_1\boldsymbol{v}_1 + \dots + x_s\boldsymbol{v}_s) \in \operatorname{Ker} L$,可以写成 $\{\boldsymbol{u}_1, \dots, \boldsymbol{u}_q\}$ 的线性组合
 - 所以 $\mathbf{v} (x_1 \mathbf{v}_1 + \dots + x_s \mathbf{v}_s) = y_1 u_1 + \dots + y_q u_q$

像和核的关系

- **定理**: V是一个线性空间, $L:V \to W$ 是一个线性映射,则 $\dim V = \dim \operatorname{Ker} L + \dim \operatorname{Im} L$
- 证明:
 - 如果我们能证明 $\{v_1,\cdots,v_s,u_1,\cdots,u_q\}$ 是V中的一组基,则定理得证
 - •接下来要证明 $\{v_1,\cdots,v_s,u_1,\cdots,u_q\}$ 线性无关
 - 假设 $(x_1 \boldsymbol{v}_1 + \dots + x_s \boldsymbol{v}_s) + (y_1 \boldsymbol{u}_1 + \dots + y_q \boldsymbol{u}_q) = \boldsymbol{0}$
 - $\mathbf{0} = L\left((x_1\boldsymbol{v}_1 + \dots + x_s\boldsymbol{v}_s) + (y_1\boldsymbol{u}_1 + \dots + y_q\boldsymbol{u}_q)\right) = L(x_1\boldsymbol{v}_1 + \dots + x_s\boldsymbol{v}_s) = x_1\boldsymbol{w}_1 + \dots + x_s\boldsymbol{w}_s, \quad \{\boldsymbol{w}_1,\dots,\boldsymbol{w}_s\}$ 线性无关,所以 $x_i = 0$
 - 所以 $y_1u_1 + \cdots + y_qu_q = 0$,又因为 $\{u_1, \cdots, u_q\}$ 线性无关,所以 $y_i = 0$

例

- 线性映射 $L: \mathbb{R}^3 \to \mathbb{R}: L(x,y,z) = 3x 2y + z$
- 对应的矩阵:A = (3 -2 1)
- 像: ℝ, 一维
- 核: $C(\begin{bmatrix} 2/3 & -1/3 \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix})$,二维

例

• 线性映射 $\frac{d}{dx}$: $P^n \to P^{n-1}$: P^n 是最高次数不超过n的多项式构成的线性空间, $\dim P^n = n+1$

• 像: *P*ⁿ⁻¹,维度为n

•核:常数 P^0 , 维度为1

双射的像和核

- **定理**: $L:V \to W$ 是一个线性映射,假设dim $V = \dim W$ 。如果 Ker $L = \{0\}$,或者Im L = W,则L是双射
- 证明:
 - 假设Im L = W,根据定义, L是满射
 - 又由前面的定理可知dim Ker $L = \dim V \dim \operatorname{Im} L = \dim W \dim \operatorname{Im} L = 0$,所以Ker $L = \{0\}$ 。由此可知L是单射
 - 所以L是双射
 - Ker *L* = {**0**}的证明类似

内容提要

- 线性映射和矩阵
- 线性映射的性质
- 换基
- 若当标准型
- 对偶空间与直和、直积、张量积

线性空间、基、坐标向量

- 假设 $\mathcal{B} = \{v_1, \dots, v_n\}$ 是线性空间V上的一组基
- 对于V中的任意向量 \boldsymbol{v} ,我们有 $\boldsymbol{v} = x_1 \boldsymbol{v}_1 + \cdots + x_n \boldsymbol{v}_n$
- **坐标向量**: $x_{\mathcal{B}}(v) = \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$ 被称作向量v在基 \mathcal{B} 下的坐标向量
- 通过坐标向量和基 \mathcal{B} ,我们有V和 \mathbb{R}^n 的一一映射
 - $v \rightarrow \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$
 - 这个映射和基的选取有关

线性变换和矩阵

- $L: V \to W$ 是一个线性映射, $\mathcal{B} = \{v_1, \dots, v_n\}$ 是V 上的一组基, $\mathcal{B}' = \{w_1, \dots, w_m\}$ 是W 上的一组基
- 对于V中的任意向量 \boldsymbol{v} ,我们有 $\boldsymbol{v} = x_1 \boldsymbol{v}_1 + \cdots + x_n \boldsymbol{v}_n$
 - $L(\boldsymbol{v}) = x_1 L(\boldsymbol{v}_1) + \dots + x_n L(\boldsymbol{v}_n)$
 - $L(\mathbf{v}_i)$ 是W中的向量,所以 $L(\mathbf{v}_i) = a_{1i}\mathbf{w}_1 + \cdots + a_{mi}\mathbf{w}_m$
 - $L(v) = x_1(a_{11}w_1 + \dots + a_{m1}w_m) + \dots + x_n(a_{1n}w_1 + \dots + a_{mn}w_m) = (a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n)w_1 + (a_{m1}x_1 + \dots + a_{mn}x_n)w_m$
- $L(\mathbf{v})$ 在 \mathcal{B}' 上的坐标向量是 $(a_{11}x_1+\cdots a_{1n}x_n,\cdots,a_{m1}x_1+\cdots+a_{mn}x_n)^T$

线性变换和矩阵

- $L: V \to W$ 是一个线性映射, $\mathcal{B} = \{v_1, \dots, v_n\}$ 是V 上的一组基, $\mathcal{B}' = \{w_1, \dots, w_m\}$ 是W 上的一组基
- **定理**:存在唯一的mxn矩阵 $M_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}}(L)$,使得 $\forall v \in V, x_{\mathcal{B}'}(L(v)) = M_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}}(L)x_{\mathcal{B}}(v)$ 。 $x_{\mathcal{B}}(v)$ 是v在 \mathcal{B} 上的坐标向量, $x_{\mathcal{B}'}(L(v))$ 是L(v)在 \mathcal{B}' 上的坐标向量
- 构造: $M_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}}(L)$ 的第j列就是 $L(\boldsymbol{v}_j)$ 在 \mathcal{B}' 上的坐标向量,换句话说 $L(\boldsymbol{v}_j) = \sum_i \boldsymbol{w}_i (M_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}}(L))_{ij}$
- 注:线性映射对应的矩阵跟基的选取有关,之前的结果是两组基都取标准基的特殊情形

例

- 例1: $L: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$,我们之前学习了怎么构造 $M_{e_m}^{e_n}(L)$
- 例2: $L: V \to W$, $\mathcal{B} = \{v_1, v_2\}$, $\mathcal{B}' = \{w_1, w_2, w_3\}$
 - $L(v_1) = 3w_1 w_2 + 17w_3$, $L(v_2) = w_1 + w_2 w_3$
 - $\bullet \ M_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}}(L) = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ -1 & 1 \\ 17 & -1 \end{bmatrix}$

例

• 例3

Example 3 The input basis of v's is $1, x, x^2, x^3$. The output basis of w's is $1, x, x^2$.

Then T takes the derivative: $T(v) = \frac{dv}{dx}$ and A = "derivative matrix".

If
$$\mathbf{v} = c_1 + c_2 x + c_3 x^2 + c_4 x^3$$

then $\frac{d\mathbf{v}}{dx} = \mathbf{1}c_2 + \mathbf{2}c_3 x + \mathbf{3}c_4 x^2$

$$A\mathbf{c} = \begin{bmatrix} 0 & \mathbf{1} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \mathbf{2} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \mathbf{3} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c_1 \\ c_2 \\ c_3 \\ c_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c_2 \\ 2c_3 \\ 3c_4 \end{bmatrix}$$

$M_{B'}^{\mathcal{B}}$ 的性质

- $M_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}}$ 是所有 $L: V \to W$ 线性变换到 $\dim W \times \dim V$ 矩阵的映射
- $M_{B'}^{\mathcal{B}}$ 是一个线性映射
 - $M_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}}(f+g) = M_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}}(f) + M_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}}(g)$
 - $M_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}}(cf) = cM_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}}(f)$
- $M_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}}$ 是一个**双射**

线性变换的复合与矩阵乘法

- 考虑两个线性映射 $L_1: U \to V$, $L_2: V \to W$ 。 $\mathcal{B} = \{u_1, \dots, u_l\}$ 是V上的一组基, $\mathcal{B}' = \{v_1, \dots, v_n\}$ 是V上的一组基, $\mathcal{B}'' = \{w_1, \dots, w_m\}$ 是W上的一组基
- $M_{\mathcal{B}''}^{\mathcal{B}}(L_2 \circ L_1) = M_{\mathcal{B}''}^{\mathcal{B}'}(L_2)M_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}}(L_1)$
- 线性映射的复合等价于对应矩阵的乘法
 - 同一个线性空间V: 前一个矩阵的列数=后一个矩阵的行数
 - 可以自然得到矩阵乘法的规则

同一个线性空间,不同的基

- 线性空间V上有两组基, $\mathcal{B} = \{v_1, \dots, v_n\}$, $\mathcal{B}' = \{w_1, \dots, w_n\}$ 。同一个向量v在不同的基上有不同的坐标向量 $x_{\mathcal{B}}(v)$, $x_{\mathcal{B}'}(v)$
- 推论: $x_{\mathcal{B}'}(\boldsymbol{v}) = M_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}}(\mathrm{id})x_{\mathcal{B}}(\boldsymbol{v})$,或者说 $\boldsymbol{v}_j = \sum_i \boldsymbol{w}_i \left(M_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}}(\mathrm{id}) \right)_{ij}$
- 注意:一般 $M_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}}(\mathrm{id})$ 不是单位矩阵,但是 $M_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}}(\mathrm{id}) = I$
- 利用线性变换复合和矩阵乘法的对应, 我们有
- 定理: $M_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}}(\mathrm{id})M_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}'}(\mathrm{id}) = I = M_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}'}(\mathrm{id})M_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}}(\mathrm{id})$,也就是说 $M_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}}(\mathrm{id})$ 可逆,而且逆是 $M_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}'}(\mathrm{id})$

换基

• **定理**:线性映射 $L: V \to W$, $\mathcal{B}, \mathcal{B}' \neq V$ 上两组基, $\mathcal{C}, \mathcal{C}' \neq W$ 上的两组基。则

$$M_{\mathcal{C}'}^{\mathcal{B}'}(L) = M_{\mathcal{C}'}^{\mathcal{C}}(\mathrm{id})M_{\mathcal{C}}^{\mathcal{B}}(L)M_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}'}(\mathrm{id}) = \left(M_{\mathcal{C}}^{\mathcal{C}'}(\mathrm{id})\right)^{-1}M_{\mathcal{C}}^{\mathcal{B}}(L)M_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}'}(\mathrm{id})$$

- 证明:用线性映射的复合 $L = id_W \circ L \circ id_V$ 和矩阵乘法的对应
- **推论**:线性映射 $L: V \to V$, $\mathcal{B}, \mathcal{B}' \neq V$ 上两组基,则 $M_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}'}(L) = M_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}}(\mathrm{id})M_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}}(L)M_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}'}(\mathrm{id}) = \left(M_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}'}(\mathrm{id})\right)^{-1}M_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}}(L)M_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}'}(\mathrm{id})$
- 所以矩阵相似变换就是换基,矩阵对角化就是找到描述同一个线性变换的最好的基

矩阵分解和换基

- LDU分解: PA = LDU, $L^{-1}PAU^{-1} = D$, D相抵标准型
- QR分解:A = QR, $Q^{-1}A = R$,正交变换变成上三角
- 对角化: $\Lambda = Q^{-1}AQ$, Λ 相似标准型
 - 对称矩阵可以正交对角化:正交变换
- 奇异值分解: $A = U\Sigma V$, $\Sigma = U^T A V^T$

内容提要

- 线性映射和矩阵
- 线性映射的性质
- 换基
- 若当标准型
- 对偶空间与直和、直积、张量积

矩阵对角化

- 不是所有方阵都可以对角化
- nxn矩阵A可以对角化
 - 有n个线性独立的特征向量
 - 所有特征值的几何重数=代数重数
- 如果nxn矩阵A只有s<n个线性独立的特征向量,怎么把A变成最接近对角矩阵的形式?

若当标准型(Jordan normal form)

• 定理:nxn矩阵A有s个线性独立的特征向量,则存在可逆矩阵B,使得 $B^{-1}AB = \begin{bmatrix} J_1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & J_2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \ddots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & J_s \end{bmatrix}$,其中 $J_i = \begin{bmatrix} \lambda_i & 1 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda_i & \ddots & 0 \\ 0 & 0 & \ddots & 1 \\ 0 & 0 & 0 & \lambda_i \end{bmatrix}$,其中 λ_i 是第i个线性独立的特征向量的特征值

内容提要

- 线性映射和矩阵
- 线性映射的性质
- 换基
- 若当标准型
- 对偶空间与直和、直积、张量积

构造新的线性空间

• 问题:怎么从已知的线性空间构造新的线性空间

对偶空间(dual vector space, dual space)

- 线性空间V中的基 $\{v_1, \dots, v_n\}$
- **对偶空间** V^* : 所有线性映射(函数) $L:V \to \mathbb{R}$ 构成的线性空间
- 对偶空间 V^* 的基: $\{v_1^*, \dots, v_n^*\}$
 - $v_i^*: V \to \mathbb{R}$ 是线性映射,且 $v_i^*(v_j) = \delta_{ij}$
 - **完备**:任何线性映射 $L: V \to \mathbb{R}$ 由 $\{L(v_1), \cdots, L(v_n)\}$ 唯一决定。利用线性映射的加法, $L = L(v_1)v_1^* + \cdots + L(v_n)v_n^*$
 - **线性无关**:考虑映射 $L = x_1v_1^* + \cdots + x_nv_n^* =$ 零映射,也就是说 $L(v) = 0, \forall v \in V$,特别的 $L(v_i) = 0$
 - $L(v_i) = x_1 v_1^*(v_i) + \dots + x_n v_1^*(v_i) = x_i = 0$

例

- ℝ*
 - $\mathbb{R} \to \mathbb{R}$ 的线性函数f(x) = ax。 e是 \mathbb{R} 上的基,实际上e = 1
 - $e^*(e) = e^*(1) = 1$, f(x) = x
 - $f(x) = ax = ae^*(x)$,所以 \mathbb{R}^* 是一维的,系数a就是f在 \mathbb{R}^* 中的坐标
- $(\mathbb{R}^n)^*$
 - $\mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$ 的线性函数 $f_a(x) = a \cdot x = \sum_{i=1}^n a_i x_i$
 - $e_i^*(\mathbf{x})$ 相当于 \mathbf{a} 取 \mathbf{e}_i , $e_i^*(\mathbf{x}) = f_{\mathbf{e}_i}(\mathbf{x})$

例

- 平面波的相位
 - 平面波: $A(x,t) = A_1 e^{i(k_x x + k_y y + k_z z + \omega t)} + A_2 e^{i(k_x x + k_y y + k_z z \omega t)}, \quad \omega \ge 0$
 - 相位: $\phi(x,t) = -\omega t + k_x x + k_y y + k_z z \in (\mathbb{R}^{3,1})^*$, ω 任意
 - 相位是从($\mathbb{R}^{3,1}$)* $\to \mathbb{R}$ 的函数, (ω, \mathbf{k}) 决定波的传播方向
 - (R^{3,1})*和平面波——对应
- 傅立叶变换
 - $f(\mathbf{k}) = \int d^3x f(\mathbf{x})e^{i\mathbf{k}\cdot\mathbf{x}}$
 - 将R³的函数变换成(R³)*的函数

对偶的对偶

- 线性空间V中的基 $\{v_1, \dots, v_n\}$
- **对偶空间** V^* : 所有线性映射(函数) $L:V \to \mathbb{R}$ 构成的线性空间
- 对偶空间 V^* 的基: $\{v_1^*, \dots, v_n^*\}$
 - $v_i^*: V \to \mathbb{R}$ 是线性映射,且 $v_i^*(v_j) = \delta_{ij}$
- V*的对偶(V*)*
 - $v_i^{**}: V^* \to \mathbb{R}$, $v_i^{**}(v_j^*) \equiv v_j^*(\boldsymbol{v}_i) = \delta_{ij}$
 - $\mathbb{R}^n \pi (\mathbb{R}^n)^*$: $f_{\boldsymbol{a}}(\boldsymbol{x}) = \boldsymbol{a} \cdot \boldsymbol{x} = \sum_{i=1}^n a_i x_i = \sum_{i=1}^n x_i a_i = f_{\boldsymbol{x}}(\boldsymbol{a})$,

对偶空间和换基

- 线性空间V中的基: $\{v_1, \dots, v_n\}$, $\{u_1, \dots, u_n\}$
- 对偶空间 V^* 中的基: $\{v_1^*, \dots, v_n^*\}$, $\{u_1^*, \dots, u_n^*\}$, 满足 $v_i^*(\boldsymbol{v}_j) = \delta_{ij}$, $u_i^*(\boldsymbol{u}_j) = \delta_{ij}$
- 如果 $\mathbf{v}_i = \sum_i \mathbf{u}_i a_{ii}$,那么 $\{v_1^*, \dots, v_n^*\}$ 和 $\{u_1^*, \dots, u_n^*\}$ 之间的关系?
 - 假设 $v_i^* = \sum_j b_{ij} u_j^*$
 - $\delta_{ij} = v_i^*(v_j) = \sum_k b_{ik} u_k^* (\sum_l u_l a_{lj}) = \sum_{k,l} b_{ik} a_{lj} u_k^* (u_l) = \sum_{k,l} b_{ik} a_{lj} \delta_{kl} = \sum_k b_{ik} a_{kj}$, 所以 $b_{ij} = (a^{-1})_{ij}$, $(a^{-1})_{ij}$ 代表 a_{lj} 对应矩阵的逆的ij分量
 - $v_i^* = \sum_j (a^{-1})_{ij} u_j^*$

线性空间的和(sum)与直和(direct sum)

- 线性空间V有两个子空间U和W, U和W的**和**U + W定义为所有形如u + w, $\forall u \in U$, $w \in W$ 的元素构成的集合
- U + W = V 的线性子空间

直和的性质

- **定理**:线性空间V有两个子空间U和W。如果V = U + W,且 $U \cap W = \{0\}$,则 $V = U \oplus W$
- 证明:
 - 因为V = U + W,假设 $v \in V$ 可以写成v = u + w = u' + w'
 - 所以 $\mathbf{u} \mathbf{u}' = \mathbf{w}' \mathbf{w}$
 - 但是 $u-u'\in U$, $w'-w\in W$, 而且 $U\cap W=\{\mathbf{0}\}$ 。所以 $u-u'=w'-w=\mathbf{0}$
 - 所以v的分解是唯一的,所以 $V = U \oplus W$

直和的性质

- **定理**:V是个有限维线性空间,U是V的子空间,则存在的V子空间W 使得 $V = U \oplus W$
- 证明:
 - 假设 $\{u_1, \cdots, u_r\}$ 是U的一组基,将它扩张成V的一组基 $\{u_1, \cdots, u_r, w_1, \cdots, w_m\}$,则 $\{w_1, \cdots, w_m\}$ 张成的线性子空间就是我们需要的W
- 推论: $\dim U \oplus W = \dim U + \dim W$
- $\{u_1, \dots, u_r\}$ 是U的一组基, $\{w_1, \dots, w_m\}$ 是W的一组基,则 $\{u_1, \dots, u_r, w_1, \dots, w_m\}$ 是 $U \oplus W$ 的一组基

直积(direct product)

- 直和是由两个向量相加构造的,要求两个子空间的向量之间可以相加
- 如果两个线性空间不是某个大线性空间的子空间怎么办?
- **直积**: U和W是任意的两个线性空间, U和W的直积 $U\times W$ 是所有形如(u,w), $\forall u\in U, \forall w\in W$ 的元素的集合。且 $U\times W$ 是个线性空间
 - 加法: $(u_1, w_1) + (u_2, w_2) = (u_1 + u_2, w_1 + w_2)$
 - 数乘:c(u, w) = (cu, cw)
- 性质: $\dim U \times W = \dim U + \dim W$

例

- $\{u_1, \dots, u_m\}$ 是U的一组基, $\{w_1, \dots, w_n\}$ 是W的一组基,则 $\{(u_1, \mathbf{0}), \dots, (u_m, \mathbf{0}), (\mathbf{0}, w_1), \dots, (\mathbf{0}, w_n)\}$ 是 $U \times W$ 的一组基
- $\mathbb{R} \times \mathbb{R} = \mathbb{R}^2$
- $\prod_{i=1}^n \mathbb{R} = \mathbb{R} \times \cdots \times \mathbb{R} = \mathbb{R}^n$

张量积(tensor product)

- **张量积**: U和W是任意的两个线性空间, $u \in U$, $v \in V$ 。定义u 和v的张量积为一个新的元素 $u \otimes v$,且满足下面的性质
 - 加法: $(u_1+u_2)\otimes v=u_1\otimes v+u_2\otimes v$
 - 加法: $u \otimes (v_1 + v_2) = u \otimes v_1 + u \otimes v_2$
 - 数乘: $(a\mathbf{u}) \otimes \mathbf{v} = \mathbf{u} \otimes (a\mathbf{v}) = a(\mathbf{u} \otimes \mathbf{v})$
- 和我们以前接触的运算不同,张量积运算的结果不在U和W中

张量积(tensor product)

- **张量积**: U和W是任意的两个线性空间, $\{u_1, \dots, u_m\}$ 是U的一组基, $\{w_1, \dots, w_n\}$ 是W的一组基。定义新的基为 $\{u_i \otimes w_j, 1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n\}$, $\{u_i \otimes w_j\}$ 张成的线性空间被称为U和W的张量积,记为 $U \otimes W$
- $U \otimes W$ 中的元素: $\mathbf{x} = \sum_{i=1}^{m} \sum_{j=1}^{n} x_{ij} \mathbf{u}_{i} \otimes \mathbf{w}_{j}$
- $U \otimes W$ 中的加法和数乘: $a\mathbf{x} + b\mathbf{y} = \sum_{i=1}^{m} \sum_{j=1}^{n} (ax_{ij} + by_{ij}) \mathbf{u}_i \otimes \mathbf{w}_j$
- $\dim U \otimes W = \dim U \times \dim W$

张量积(tensor product)

- U和W是任意的两个线性空间, $u=x_1u_1+\cdots+x_nu_n\in U$, $v=y_1v_1+\cdots+y_mv_m\in V$
 - $\boldsymbol{u} \otimes \boldsymbol{v} = \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{m} x_i y_j \boldsymbol{u}_i \otimes \boldsymbol{v}_j$
 - $u \otimes v \in U \otimes V$
- 但是并不是所有 $U \otimes V$ 中的元素都能写成 $u \otimes v$ 的形式
 - 例: $u_1 \otimes v_2 + u_2 \otimes v_1$

例

- 例 $1: \mathbb{R} \otimes \mathbb{R}$,基是 $e_1 \otimes e_1$
- 例2: $\mathbb{R}^2 \otimes \mathbb{R}^2$,基是 $e_1 \otimes e_1$, $e_1 \otimes e_2$, $e_2 \otimes e_1$, $e_2 \otimes e_2$
 - 注意 $\mathbb{R}^2 \otimes \mathbb{R}^2$ 和 $\mathbb{R}^2 \times \mathbb{R}^2$ 的区别
- 例3: $\mathbb{R}^n \otimes \mathbb{R}^n$,基是 $\{e_i \otimes e_i\}$
 - 基的另一种写法:对称部分 $\{\frac{1}{2}(e_i \otimes e_j + e_j \otimes e_i)\}$,反对称部分 $\{\frac{1}{2}(e_i \otimes e_j e_j \otimes e_i)\}$

张量积 $V \otimes \cdots \otimes V = V^{\otimes k}$

- V中的基{ v_1, \dots, v_n }
- $V^{\otimes k}$ 中的基 $\{v_{i_1} \otimes v_{i_2} \otimes \cdots \otimes v_{i_k}\}$, $1 \leq i_1, \cdots$, $i_k \leq n$
- $V^{\otimes k}$ 中的元素 $\boldsymbol{v} = \sum_{i_1, \dots, i_k=1}^n (v_{i_1 \dots i_k}) \boldsymbol{v}_{i_1} \otimes \boldsymbol{v}_{i_2} \otimes \dots \otimes \boldsymbol{v}_{i_k}$
 - v的分量 $v_{i_1...i_k}$ 有k个指标, n^k 个系数决定了v
 - $v_{i_1\cdots i_k}$ 被称为k阶张量

• 换基

- V中的新基{ \boldsymbol{v}'_1 , ..., \boldsymbol{v}'_n }, 且 $\boldsymbol{v}_i = \sum_j \boldsymbol{v}'_j a_{ji}$
- v在新基 $\{v'_{i_1} \otimes v'_{i_2} \otimes \cdots \otimes v'_{i_k}\}$ 中的分量 $v'_{i_1\cdots i_k} = \sum_{j_1,\cdots j_k=1}^n a_{i_1j_1}a_{i_2j_2}\cdots a_{i_kj_k}v_{j_1\cdots j_k}$

张量积 $V \otimes \cdots \otimes V \otimes V^* \otimes V^* = V^{\otimes k} \otimes V^{*\otimes l}$

- V中的基{ v_1, \dots, v_n }, 对偶空间 V^* 中的基{ f_1, \dots, f_n }
- $V^{\otimes k} \otimes V^{*\otimes l}$ 中的基 $\{v_{i_1} \otimes \cdots \otimes v_{i_k} \otimes f_{j_1} \otimes \cdots \otimes f_{j_l}\}$, $1 \leq i_1, \cdots, i_k, j_1, \cdots, j_l \leq n$
- $V^{\otimes k} \otimes V^{*\otimes l}$ 中的元素 $\mathbf{v} = \sum_{i_1, \dots, i_k, j_1, \dots, j_l=1}^n (v_{i_1 \dots i_k, j_1 \dots j_l}) \mathbf{v}_{i_1} \otimes \dots \otimes \mathbf{v}_{i_k} \otimes f_{j_1} \otimes \dots \otimes f_{j_l}$
 - v的分量 $v_{i_1\cdots i_k,j_1\cdots j_l}$ 有k+l个指标, n^{k+l} 个系数决定了v
 - $v_{i_1\cdots i_k,j_1\cdots j_l}$ 被称为(k,l)阶张量

• 换基

• v在新基中的分量 $v'_{i_1\cdots i_k,j_1\cdots j_l} = \sum_{j_1,\cdots j_k,j_1,\cdots,j_l=1}^n a_{i_1m_1}\cdots a_{i_km_k}v_{m_1\cdots m_k,n_1\cdots n_l}(a^{-1})_{n_1j_1}\cdots (a^{-1})_{n_lj_l}$