线性映射的矩阵表示

张朝龙

1	矩阵与线性映射的关系	2
2	矩阵加法和标量乘法与线性映射的关系	2
3	矩阵乘法与线性映射的关系	3



从同济大学的线性代数课本里第一次接触矩阵。接触矩阵之前刚刚被各种奇葩的行列式计算折磨。矩阵的到来又是一堆公式,实在让人摸不着头脑。《linear algebra done right》从线性映射出发,赋予矩阵更深层次的意义。我觉得矩阵的概念就应该从线性映射导出。

1 矩阵与线性映射的关系

接下来我们就用矩阵来表示线性映射。我们知道如果 v_1, \ldots, v_n 是V的基,且 $T: V \to W$ 是线性的,那么 Tv_1, \ldots, Tv_n 的值确定了T在V的任意向量上的值,因为我们之前证明过

$$\dim V = \dim nullT + \dim rangeT$$

。马上就可以看到,利用矩阵和W的基,矩阵可以有效地记录这些 Tv_i

定义 1.1 设m, n是正整数, $m \times n$ 矩阵A是由**F**的元素构成的m行n列的矩阵:

$$A = \begin{bmatrix} A_{1,1} & \dots & A_{1,n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{m,1} & \dots & A_{m,n} \end{bmatrix}$$
 (1.1)

定义 1.2 设 $T \in \mathcal{L}(V, W)$,并设 v_1, \ldots, v_n 是V的基, w_1, \ldots, w_n 是W的基。规定T关于这些基的矩阵为 $m \times n$ 矩阵 $\mathcal{M}(T)$,其中 $A_{i,k}$ 满足:

$$Tv_k = A_{1,k}w_1 + \ldots + A_{m,k}w_m$$

线性映射 $T \in \mathcal{L}(V,W)$ 的矩阵 $\mathcal{M}(T)$ 依赖于V的基 v_1,\ldots,v_n 和W的基 w_1,\ldots,w_n 以及T。把 Tv_k 写成 w_1,\ldots,w_n 的 线性组合: $Tv_k = A_{1,k}w_1 + \ldots + A_{m,k}w_m$ 其中的系数就构成了 $\mathcal{M}(T)$ 的第k列。如果T是从n维空间到m维空间的一个线性映射,则 $\mathcal{M}(T)$ 是一个 $m \times n$ 矩阵。

例 1.1 设 $T \in \mathcal{L}(\mathbf{F}^2, \mathbf{F}^3)$ 定义如下:

$$T(x,y) = (x+3y, 2x+5y, 7x+9y)$$

则T关于 \mathbf{F}^2 和 \mathbf{F}^3 的标准基的矩阵为:

$$\mathcal{M}(T) = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 5 \\ 7 & 9 \end{bmatrix} \tag{1.2}$$

在这个例子中,我们需要从 \mathbf{F}^2 的标准基(1,0),(0,1)和 \mathbf{F}^3 的标准基构建T(x,y)=(x+3y,2x+5y,7x+9y)的映射。显然有T(1,0)=(1,2,7),T(0,1)=(3,5,9)

例 1.2 设 $D \in \mathcal{L}(\mathcal{P}_3(\mathbf{R}), \mathcal{P}_2(\mathbf{R}))$ 是微分映射 Dp = p', 求D关于 $\mathcal{P}_3(\mathbf{R})$ 和 $\mathcal{P}_2(\mathbf{R})$ 的标准基矩阵。(在考虑 $\mathcal{P}_m(\mathbf{F})$ 时,除非特别声明,总是用标准基 $1, x, x^2, \ldots, x^m$)显然我们有 $D(1) = 0, D(x) = 1, D(x^2) = 2x, D(x^3) = 3x^2$,则有:

$$\mathcal{M}(D) = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 3 \end{bmatrix}$$
 (1.3)

2 矩阵加法和标量乘法与线性映射的关系

我们假定V和W总是有限维的,且已经确定V和W的基,对于每个从V到W的线性映射,我们都可以谈论它的矩阵(当然这个矩阵也是关于这些确定的基的。)。

首先我们探讨两个线性映射之和的矩阵是否是这两个线性映射矩阵之和。这个问题到现在还没有意义,因为我们还没有定义矩阵之和(当然这是严谨的做法,事实上,矩阵之和的定义相当简单)。



定义 2.1 规定两个同样大小的矩阵的和是把矩阵中对应的元素相加得到的矩阵:

$$\begin{bmatrix} A_{1,1} & \dots & A_{1,n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{m,1} & \dots & A_{m,n} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} C_{1,1} & \dots & C_{1,n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ C_{m,1} & \dots & C_{m,n} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A_{1,1} + C_{1,1} & \dots & A_{1,n} + C_{1,n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{m,1} + C_{m,1} & \dots & A_{m,n} + C_{m,n} \end{bmatrix}$$
(2.1)

对于 $S, T \in \mathcal{L}(V, W)$, 假设S + T, S, T都采用相同的基,则有 $\mathcal{M}(S + T) = \mathcal{M}(S) + \mathcal{M}(T)$

定义 2.2 规定标量与矩阵的乘积就是用该标量乘以矩阵中的每个元素

$$\lambda \begin{bmatrix} A_{1,1} & \dots & A_{1,n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{m,1} & \dots & A_{m,n} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda A_{1,1} & \dots & \lambda A_{1,n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \lambda A_{m,1} & \dots & \lambda A_{m,n} \end{bmatrix}$$
(2.2)

假设线性映射 λT 和T使用相同的基,则对于 $T \in \mathcal{L}(V, W)$ 有 $\mathcal{M}(\lambda T) = \lambda \mathcal{M}(T)$

对于正整数m和n,元素取自**F**的所有 $m \times n$ 的矩阵构成的集合记为**F**m,n则**F**m,n是mn维向量空间。

对于 \mathbf{F}^{mn} 是向量空间的证明只用参照向量空间的定义即可,另外我们可以发现对于 $\mathbf{F}^{m,n}$,某个位置为1其 余位置为0的元素构成了 $\mathbf{F}^{m,n}$ 的基,共有mn个这样的矩阵,所以 \mathbf{F}^{mn} 的维数等于mn. 我们可以先证明某个位置 为1,其余位置为零的矩阵张成了 \mathbf{F}^{mn} ,然后证明这些元素是线性无关的。

3 矩阵乘法与线性映射的关系

我们假设 v_1,\ldots,v_n 是V的基, w_1,\ldots,w_m 是W的基,并设U是另一个向量空间, u_1,\ldots,u_p 是U的基。考虑线性映射 $S:U\to V,T:V\to W$,他们的复合映射ST是从U到W的线性映射。那么M(ST)是否等于M(S)乘以M(T)呢?

对于这个问题,我们的处理方法是,找到矩阵乘法的一种合适的定义,使其满足 $\mathcal{M}(ST)=\mathcal{M}(S)\mathcal{M}(T)$ 。 设 $\mathcal{M}(S)=A,\mathcal{M}(T)=C,$ 则有:

$$(ST)u_k = S(Tu_k) (3.1)$$

$$=S(\sum_{i=1}^{n}C_{i,k}v_i) \tag{3.2}$$

$$= \sum_{i=1}^{n} C_{i,k} S(v_i)$$
 (3.3)

$$= \sum_{i=1}^{n} C_{i,k} \sum_{j=1}^{m} A_{j,i} w_j \tag{3.4}$$

$$= \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{m} C_{i,k} A_{j,i} w_j \tag{3.5}$$

$$= \sum_{j=1}^{m} \sum_{i=1}^{n} (A_{j,i}C_{i,k})w_j \tag{3.6}$$

因此 $\mathcal{M}(ST)$ 是 $m \times p$ 矩阵,它的第j行第k列元素等于 $\sum_{i=1}^{n} A_{j,i}C_{i,k}$

定义 3.1 设 $A \to m$ 矩阵, $C \to m \times p$ 矩阵,AC定义为 $m \times p$ 矩阵,其第i行第k列元素是

$$(AC)_{j,k} = \sum_{i=1}^{n} A_{j,i} C_{i,k}$$

即,把A的第j行和C的第k列的对应元素相乘再求和就得到AC的第j行第k列元素。从定义我们也可以看出只有当一个矩阵的列数等于第二个矩阵的行数的时候才可以进行矩阵乘法计算。另外我们还可以发现,对于 $1 \le k \le p$ 有 $(AC)_{\cdot,k} = AC_{\cdot,k}$,即AC的第k列等于A乘以C的第k列。我们可以把这个过程当做C中第K列的元素和A中各个列构成的线性组合。

假设考虑 $T \in \mathcal{L}(U,V)$ 和 $S \in \mathcal{L}(V,W)$ 时使用V的同一基,在考虑 $S \in \mathcal{L}(V,W)$ 和 $ST \in \mathcal{L}(U,W)$ 是使用W的同一基,在考虑 $T \in \mathcal{L}(U,V)$ 和 $ST \in \mathcal{L}(U,W)$ 是使用U的同一基,有 $\mathcal{M}(ST) = \mathcal{M}(S)\mathcal{M}(T)$