

第一季第 5 课：线性空间的范畴化构造 本系列课程将持续以线性代数为例介绍范畴论的思想。本节课首先回顾熟知的线性空间定义中的 8 条公理。说明前 4 条描述的其实是按照向量加法形成的 Abel 群。后面 4 条涉及到更多的代数构造。

以线性空间为对象、线性映射为态射，形成了线性空间范畴。以信号采样为例，用矩阵的方式描述信号的差分。通过对采样点的无穷大极限，得到了求导算子。通过从差分过渡到微分，体会到在线性空间范畴中，线性代数和泛函分析这两门学课的统一性。

自态射在数学上有根本的重要性，无论是量子力学上的线性算子、群的表示、动力系统、自动机、随机过程... 对自态射最基本的研究方法是作用。最常见的是群作用，这构成了表示论的一个基本起点。

给出一个有限自动机，介绍可逆状态转移所构成的群的概念。将有限自动机的有限状态集换为线性空间。

线性空间蕴含的 Abel 群 本节关于线性空间，以及其基础的代数结构，包括群、环、域、模、结合代数等，相关概念请参考 [李文威, 2018][黎景辉 et al., 2014][Aluffi, 2009]。

定义 0.0.1. 线性空间

给定域 K 上的集合 V 是一个**线性空间 (linear space)**，集合中的元素 $v \in V$ 称为**向量 (vector)**，若其上定义了两个**二元运算 (binary operation)**：
向量加法 $+$ ：

$$\begin{aligned} + : V \times V &\rightarrow V \\ (v_1, v_2) &\mapsto v_1 + v_2 \end{aligned}$$

标量乘法：

$$\begin{aligned} K \times V &\rightarrow V \\ (a, v) &\mapsto av \end{aligned}$$

并满足以下公理：

1. 加法的结合律： $u + (v + w) = (u + v) + w$
2. 加法的交换律： $u + v = v + u$
3. 加法存在幺元 $0 \in V$ 使得 $u + 0 = u$
4. 对任意向量 v 存在唯一的逆元 $-v$ 使得 $v + (-v) = 0$
5. 标量乘法与域乘法相容 $a(bv) = (ab)v$
6. 标量乘法存在幺元 1 使得 $1v = v$
7. 标量乘法对向量加法有分配律 $a(u + v) = au + av$
8. 标量乘法对域加法有分配律 $(a + b)v = av + bv$

假设读者具有基本的线性代数基础，在此我们不过多地讲解以上的定义。总体而言，对于初学者，这样的定义是缺乏数学动机。即使已经修完线性代数，如果缺乏代数的抽象，以

上的定义仍显冗长.

实际上, 前四条公理确定了 V 是 Abel 群, 后面的公理赋予了模和线性空间的结构. 这些概念总体上都属于特定的代数结构, 因而我们的方法也是范畴化的.

线性空间又称为**向量空间 (vector space)**. 本课程系列大量讨论线性空间范畴 \mathbf{Vect} , 其中的对象是线性空间, 态射是线性映射. 因此我们更多用线性空间的叫法.

线性空间范畴看有限维和无限维 前面介绍了取值于实数域的 \mathbb{R} -列空间范畴 $\mathbf{Col}_{\mathbb{R}}$. 将其推广到复数域和无穷维的线性空间, 就构成了线性代数和线性算子理论的主要基础.

例 0.0.2. 差分与微分

考察单位闭区间 $I = [0, 1]$ 上的函数

$$\begin{aligned} x &: I \rightarrow \mathbb{R} \\ t &\mapsto x(t) \end{aligned}$$

等分为 n 个采样点, 构成 n -维列向量 x , 对其做差分:

$$\begin{bmatrix} \Delta x(t_1) \\ \Delta x(t_2) \\ \Delta x(t_3) \\ \vdots \\ \Delta x(t_n) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ x(t_2) - x(t_1) \\ x(t_3) - x(t_2) \\ \vdots \\ x(t_n) - x(t_{n-1}) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & & & & \\ -1 & 1 & & & \\ & -1 & 1 & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x(t_1) \\ x(t_2) \\ x(t_3) \\ \vdots \\ x(t_n) \end{bmatrix}$$

差分问题成为用如下矩阵描述的线性映射

$$D = \begin{bmatrix} 0 & & & & \\ -1 & 1 & & & \\ & -1 & 1 & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

差分 (difference) Δx 对差分 Δt 的比值构成变化率:

$$\frac{\Delta x}{\Delta t} = nDx$$

当采样点 $\lim n \rightarrow \infty$ 时, 矩阵 D 成为无穷维方矩阵, 函数在可微的情况下成为:

$$\frac{dx}{dt} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\Delta x}{\Delta t} = \lim_{n \rightarrow \infty} nDx$$

这样就得到了求导算子 $\frac{d}{dt}$, 它是差分变化率求极限后, 对应的**微分 (differential)** dx 对微分 dt 的比值, 是一个无穷维的线性算子.

对差分再做差分得到二阶差分, 它也是线性算子, 其矩阵表示就是 D 的两次乘积

$$D^2 = \begin{bmatrix} 0 & & & & \\ -1 & 1 & & & \\ & -1 & 1 & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & & & & \\ -1 & 1 & & & \\ & -1 & 1 & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & -1 & 1 \end{bmatrix}$$
$$= \begin{bmatrix} 0 & & & & \\ -1 & 1 & & & \\ 1 & -2 & 1 & & \\ & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & 1 & -2 & 1 & 0 \\ & & & 1 & -2 & 1 \end{bmatrix}$$

对应到无穷维的情况就是二阶求导算子 $\frac{d^2}{dt^2}$ 。

以上例子从范畴的角度统一了线性代数和泛函分析中的现象：

领域	线性代数	泛函分析
对象	有限维线性空间	可以无穷维的线性空间
向量	有限维向量	可以无穷维的向量，如函数
线性映射	矩阵	线性算子
线性自映射	方矩阵	线性算子

差分问题中，采样点构成有限维线性空间中的向量，差分作为有限维的线性映射是矩阵。微分问题中，函数 $x(t)$ 构成无限维线性空间中的向量，微分作为无限维的线性映射是线性算子。二者在线性空间范畴中均以对象和态射来看待。

Bibliography

- [Aluffi, 2009] Aluffi, P. (2009). *Algebra: Chapter 0*, volume 104. American Mathematical Society, Providence, Rhode Island.
- [李文威, 2018] 李文威 (2018). 代数学方法, volume 第一卷. 高等教育出版社.
- [黎景辉 et al., 2014] 黎景辉, 白正简, and 周国晖 (2014). 高等线性代数学. 高等教育出版社.