Functional Analysis 1.2 Distance Space 01

Chen Gong

16 August 2020

目录

1	Introduction	1
2	距离的定义	2
3	距离空间的例子 3.1 <i>n</i> 维实向量空间 ℝ ⁿ	3 3 4
	3.3 序列空间 l∞	4 4 5
4	距离空间中的收敛	6
5	总结	7

1 Introduction

从本章开始将正式进入泛函分析的课程学习中。首先回顾一下高等数学中引入的最重要的概念"极限",为什么说极限很重要呢?

- 1. 定义在 ℝ 上的函数很多重要的性质是由极限来刻画的。
- 2. 连续, 微分, 积分, 无穷级数都是由极限定义的。
- 3. 极限是研究函数的重要工具。

那么我们就想可不可以将极限这一概念推广到更加一般的空间。这里的集合指的是具有用一类性质的东西,统一的放在一起来看。而在我们研究无穷维空间的问题上"极限"同样也很重要,无穷维空间的收敛性问题,无穷个元素进行叠加,或者无穷次的迭代,没有极限的概念肯定是玩不下去的,有限中无法刻画这个概念。而所谓空间指的是集合上加上一定的"结构",那么在空间上加上怎样的结构才能得到"极限"这一概念呢?下面来举几个例子看看,我们希望从简单的问题出发,把它推广到一般的问题上去。

一维空间:数列的极限为 $x_n \to x(n \to \infty)$ 。如果对于 $\forall \epsilon > 0$, $\exists \mathbb{N}$,当 $n \le N$ 时,有 $|x_n - x| < \epsilon$,则称 $x_n \to x(n \to \infty)$ 。在这里 $|x_n - x|$ 即为 x_n 和 x 之间的距离 $d(x_n, x)$ 。那么这个概念我们可以换句话说,当 n 充分大的时候, x_n 和 x 之间的距离 $d(x_n, x)$ 可以任意小,则称数列 $x_n \to x(n \to \infty)$ 。

二维的情况:我们可以类似地定义点列的极限,所不同的是 x_n 和 x 之间的距离是平面上两点之间的距离。点列 $x_n = (\xi_n, \eta_n) \to x = (\xi, \eta)(n \to \infty)$ 的定义为:

如果对于 $\forall \epsilon > 0, \exists$ 正整数 N, 当 $n > \leq N$ 时有,

$$d(x_n, x) = \sqrt{(\xi_n - \xi)^2 + (\eta_n - \eta)^2} < \epsilon \tag{1}$$

则称点列 $x_n = (\xi_n, \eta_n) \to x = (\xi, \eta)(n \to \infty)$ 。一般地,我们可以定义 n 维空间中点列的极限,所不同的只是距离 $d(x_n, x)$ 的具体表示形式。所以,大家可以感觉到"极限"的概念和"距离"的定义密不可分。

而在泛函分析中,我们将研究更一般的"空间"以及在这些"空间"上定义的"函数"、"映射"等概念,并且将进一步讨论与它们相关的极限和运算。要在更加一般的"空间"上建立极限的概念,即在一个集合上定义两点之间的"距离",使之成为我们所说的距离空间。定义距离是定义极限的关键。有了距离,我们就可以定义相应的极限。引进了极限这一概念(运算),进而可以研究一般"空间"中的元素(函数、算子)的性质。所以,第一课首先要介绍的就是距离,我们希望定义空间中两个元素离得的远近。

本节的内容:

- (1) 距离空间的定义;
- (2) 距离空间的例;
- (3) 距离空间中的收敛性。

首先讲的是距离空间的定义,定义完了距离空间的概念,下一步就是通过很多的例子来强化我们的概念,给出概念所在的一个背景。给出了距离,定义了极限,下一步当然就是考虑收敛性的问题了,这个思路过程是比较流畅的。

2 距离的定义

如何定义距离的概念,实际上就是如何抽象出极限的本质特征?我们希望可以从二维情况出发,去 类推出一般空间中的复杂概念。

设 x, y 是平面上两点: $x = (x_1, x_2), y = (y_1, y_2)$ 。 两点间的距离为:

$$d(x,y) = \sqrt{(x_1 - y_1)^2 + (x_2 - y_2)^2}$$

那么什么是距离呢?它应该满足以下四个条件,

- 1. 距离是非负的: $d(x,y) \le 0$;
- 2. 距离是严格正的: d(x,y) = 0, 当且仅当 x = y;
- 3. 距离是对称的: d(x,y) = d(y,x);
- 4. 距离满足三角不等式(两边之和大于第三边)。

$$d(x,y) \le d(x,z) + d(z,y)$$

于是,我们把具有这些性质的从平面上的点到实数的二元映射 $\{\mathcal{X} \times \mathcal{X} \to \mathbb{R}\}$ 定义为距离。现在重新说明一下,什么是一个集合,集合就是具有一类性质的东西放在一起,比如可以是一堆数,一堆向量,一推矩阵,一堆函数,甚至是一堆运算都可以。那么接下来我们就可以定义距离空间:

定义 1.1.1 (距离空间定义) 设 X 是任一以非空集合,对于 X 中的任意两个元素 x,y,均有一个实数 d(x,y) 与它对应,且满足:

- 1. $d(x,y) \le 0$ (非负性);
- 2. d(x,y) = 0, 当且仅当 x = y (严格正);
- 3. d(x,y) = d(y,x) (对称性);
- 4. $d(x,y) \le d(x,z) + d(z,y)$ (三角不等式)。

则称 d(x,y) 为 X 中的一个距离,定义了距离 d 的集合称为一个距离空间,记为 (X,d),简记为 X。

总结概念我们就要抽象出其中最根本的性质。这个性质不能多也不能少,少了肯定不能完整的表达概率的意义,而多了也不行,会概括出元素本身特有的性质。所以总结概念,往往需要作者有较高的水平,对问题的本质理解的比较透彻,是一件很困难的事情。而在距离的定义中,我们保留了实数空间 \mathbb{R}^n , $(n \in \mathbb{N})$ 中距离的最基本性质。从一些具体实例中抽象出问题的本质特征,加以概括,给出在一般意义下的定义,使之能够运用于更加广阔的范围,这是数学研究中的非常重要的方法。

注 1. 运用数学归纳法, 可把三角不等式推广为:

$$d(x_1, x_n) \le d(x_1, x_2) + d(x_2, x_3) + \dots + d(x_{n-1}, x_n)$$
(2)

这个公式的推导非常的简单,这里不做过多的证明了。

注 2. 设 (X,d) 是一个距离空间,由三角不等式可证,对于任意的 $x,y,z \in X$,有

$$|d(x,y) - d(y,z)| < d(x,z) \tag{3}$$

即:两边之差小于第三边。

事实上,由

$$d(x,y) + d(y,z) \ge d(x,y) \Rightarrow d(x,y) - d(y,z) \le d(x,z);$$

$$d(x,z) + d(x,y) \ge d(y,z) = d(y,z) - d(x,y) \le d(x,z)$$
(4)

实际上这里还用到了距离的对称性。那为什么这条我们不放在定义里面呢?因为这个不是距离空间概念中最原始的定义,他可以由其他的公理导出来。我们数学上希望把定义当成最重要的问题来研究。

3 距离空间的例子

3.1 n 维实向量空间 \mathbb{R}^n

在 n 维实向量空间 \mathbb{R}^n 中, 定义

$$d(x,y) = \left(\sum_{k=1}^{n} (\xi_k - \eta_k)^2\right)^{1/2} \tag{5}$$

其中, $x = (\xi_1, \dots, \xi_n)$, $y = (\eta_1, \dots, \eta_n)$, 则 (\mathbb{R}^n, d) 是一个距离空间。

这个问题如何证明呢? 要证明 (\mathbb{R}^n, d) 是一个距离空间很简单,我们只需要判断其满足距离的四个公理就行了。前面三条,非负,正定,对称是显然成立的,那么我们的目标就是判断其是否满足三角不等式即可。证明中主要利用到了柯西(Cauchy)不等式。

柯西不等式为:

$$\sum_{k=1}^{n} a_k b_k \le \left(\sum_{k=1}^{n} a_k^2\right)^{1/2} \left(\sum_{k=1}^{n} b_k^2\right)^{1/2}$$
(6)

然后将柯西不等式进行变形可得,

$$\sum_{k=1}^{n} (a_k + b_k)^2 = \left(\sum_{k=1}^{n} a_k^2 + 2\sum_{k=1}^{n} a_k b_k + \sum_{k=1}^{n} b_k^2\right)$$

$$\leq \left(\sum_{k=1}^{n} a_k^2 + 2\left(\sum_{k=1}^{n} a_k^2\right)^{1/2} \left(\sum_{k=1}^{n} b_k^2\right)^{1/2} + \sum_{k=1}^{n} b_k^2\right)$$

$$= \left(\left(\sum_{k=1}^{n} a_k^2\right)^{1/2} + \left(\sum_{k=1}^{n} b_k^2\right)^{1/2}\right)^2$$
(7)

整理一下就是,

$$\left(\sum_{k=1}^{n} (a_k + b_k)^2\right)^{1/2} \le \left(\sum_{k=1}^{n} \boldsymbol{a}_k^2\right)^{1/2} + \left(\sum_{k=1}^{n} b_k^2\right)^{1/2} \tag{8}$$

为什么这样变形呢? 显然这样变形让我们看到了成功证明的希望, 因为求解目标就是两个和的形式。那么设 $x = (\xi_1, \dots, \xi_n), y = (\eta_1, \dots, \eta_n), z = (\zeta_1, \dots, \zeta_n)$ 是 \mathbb{R}^n 中的任意三点, 可以得到,

$$d(x,y) + d(y,z) = \left(\sum_{k=1}^{n} (\xi_k - \eta_k)^2\right)^{1/2} + \left(\sum_{k=1}^{n} (\eta_k - \zeta_k)^2\right)^{1/2}$$

$$\geq \left(\sum_{k=1}^{n} (\xi_k - \zeta_k)^2\right)^{1/2} = d(x,z)$$
(9)

得证!! 那么我们可以同样作此猜想,是不是有在 n 维实向量空间 \mathbb{R}^n 中,定义

$$d(x,y) = \left(\sum_{k=1}^{n} |\xi_k - \eta_k|^n\right)^{1/n}$$
(10)

其中, $x = (\xi_1, \dots, \xi_n)$, $y = (\eta_1, \dots, \eta_n)$,则 (\mathbb{R}^n, d) 是一不是一个距离空间呢? 这就是类比的方法。 在一个集合上可以定义不同的距离,从而得到不同的距离空间。

3.2 一阶范数和无穷范数距离的证明

同样在 \mathbb{R}^n 中,可以分别定义,

$$d_1(x,y) = \sum_{k=1}^n |\xi_k - \eta_k| d_{\infty}(x,y) = \max\{|\xi_1 - \eta_1| \cdot \dots \cdot |\xi_n - \eta_n|\}$$
(11)

和上一个问题一样,我们验证前三个问题是很简单的,主要就是如何证明第四个三角不等式。同样设 $x=(\xi_1,\cdots,\xi_n),\ y=(\eta_1,\cdots,\eta_n),\ z=(\zeta_1,\cdots,\zeta_n)$ 是 \mathbb{R}^n 中的任意三点,我个人看了一下,觉得证明 思路非常的简单,把每一项拆开使用绝对不等式分别比较,比如很显然 $|\xi_1-\eta_1|+|\eta_1-\zeta_1|\leq |\xi_1-\zeta_1|$ 然后进行 n 项都进行合并即可。

3.3 序列空间 1∞

上面有限维的我们都介绍完了,接下来就是分析无穷维上的问题了。令

$$l^{\infty} = \{ x = (\xi_j) \mid |\xi_j| \le c_x \}$$
 (12)

其中,x 是一个有界的无穷维数列。其中 c_x 与 j 无关,即为 l^∞ 是全体有界数列,那么这个集合中的元素就是每一个有界数列了。在 l^∞ 中定义了,

$$d(x,y) = \sup_{j \in \mathbb{N}} \{ |\xi_j - \eta_j| \}$$
 (13)

其中, $x = (\xi_j)$, $y = (\eta_j) \in l^{\infty}$ 。这里的 l^{∞} 仍然是一个距离空间,证明方法和前面那个无穷范数的证明 思路是一样的。由于数列是有界的,公式 (13) 中的上确界是必然存在的。首先就要验证是一个数,因 为距离必然是一个数,数都不是怎么是距离呢?而为什么我们这里可以得到是一个数呢?因为上确界 存在,数列是有界的。

注 l^{∞} 可看作是 C^n 由 (13) 式定义的距离 $d_{\infty}(x,y)$ 产生的距离空间 (C^n,d_{∞}) 的推广,由于是无穷序列,max 被 sup 所代替。因为这里的最大值不一定是一个数,他有可能是一个范围,而上确界是必然存在的,而且是一个数,我们要注意这里的区别。

3.4 连续函数空间

连续函数空间 C[a,b] 是我们泛函分析中最重要的一个函数空间了。其中的元素代表的是,区间 [a,b] 上的全体连续函数。我们定义,

$$d(x,y) = \max_{a < t < b} |x(t) - y(t)| \tag{14}$$

其中, x(t), y(t) 是 [a, b] 上的任意两个连续函数, 则 C[a, b] 是一个距离空间。

要证明他是距离空间,首先就要想想 |x(t)-y(t)| 是一个数吗?很显然这是一个数,因为函数是连续的。那么要证明在由闭区间 [a,b] 上全体连续函数组成的集合上定义的距离需要满足四条距离公理。

证明,其中前面三条非负,正定,对称是显然成立的。下面主要就是验证第四条。设x(t),y(t),z(t)是 [a,b] 上任意三个连续函数。要证 $d(x,y) \leq d(x,z) + d(z,y)$,即为要证,

$$\max_{a \leq t \leq b} |x(t) - y(t)| \leq \max_{a \leq t \leq b} |x(t) - z(t)| + \max_{a \leq t \leq b} |z(t) - y(t)|$$

由绝对值不等式可得,对于 $\forall t \in [a,b]$,

$$|x(t) - y(t)| \le |x(t) - z(t)| + |z(t) - y(t)|$$

$$\le \max_{a \le t \le b} |x(t) - z(t)| + \max_{a \le t \le b} |z(t) - y(t)|$$

$$= d(x, z) + d(z, y)$$
(15)

所以,必然有 $d(x,y) = \max_{a \le t \le a} |x(t) - y(t)| \le d(x,z) + d(z,y)$,于是 [a,b] 上的全体连续函数赋予上述距离成为一个距离空间,记为 C[a,b]。

而在一个集合上,可以引进多种距离,并且根据不同的问题来定义不同的距离。同一个集合中的 元素,定义不同的距离,就可以形成不同的距离空间。不过其中有的距离下空间是完备的,有的是不 完备的。空间的完备性是很重要的,有了完备性,极限运算(微分和积分)才能很好的进行、不同的距 离导出的收做性不同,这个空间的完备性,我们在后面的章节中会详细的学习。距离空间中距离的选择是非常重要的,具体定义什么样的距离,要根据不同的问题,设定不同的目标,引进不同的距离。下 面来看一个具体的例子。

3.5 全体整数组成的元素序列

设 B 为全体由整数组成的元素序列, 即为 $B = \{n = (n_1, n_2, \cdots) | n_i \in \mathbb{N}\}$, 定义

$$d(n,m) = \begin{cases} 0 & \text{mult}, \ n_i = m_i, \ i = 1, 2, \cdots \\ \frac{1}{k} & k \not\in n_i \neq m_i \text{ in multiple model} \end{cases}$$
(16)

大家可能觉得这个距离有点奇怪,比如前三个元素都一样,第四个元素不一样,那么距离就是 $\frac{1}{4}$ 。这个距离是从哪来抽象出来的呢?这一距离,是从下述数学模型中抽象出来的,假设s(t)是一个通过某一通讯系统送出的信号,且s(t): (1)每秒取样-次,(2)在单位时间看作常量,(3)信号码都编译成整数。假如有一段信号为,

$${n_s = \{0, 1, 3, 5, 6, 7, 7, 8, 8, 7, \dots\}}$$

由于系统和环境的扰动,收到的信号可能会发生误差. 假定收到的信号是

$$n_r = \{n_{r_1}, n_{r_2}, \cdots\}$$

则我们可以通过送出和收到的信号的距离 $d(n_s, n_r)$ 来刻画多长时间某一个误差发生,即 $d(n_s, n_r)$ 越小,则通信系统不发生误差运行的时间越长。这就是距离这样定义的意义。

3.6 小结

那么通过上述几个例子,我们比较详细的分析了距离空间中的一些例子,并且距离说明了同样的 元素通过不同的距离的定义,可以得到不同的距离空间。而在空间中定义了距离之后,**我们就可以在 距离空间中引入极限的概念了**,而极限的概念中,就离不开对收敛性的讨论。

4 距离空间中的收敛

下面首先给出距离空间中极限的定义,

极限,设 (X,d) 是一个距离空间, $\{x_n\} \subset X, x_0 \in X$,如果当 $n \to \infty$ 时, $d(x_n, x_0) \to 0$,则称 $\{x_n\}$ 以 x_0 为极限。其中, $x_0 \in (X,d)$ 是必须要存在的。

同样极限 $\lim_{n\to\infty x_n=x_0}$ 的定义,也可以用 $\epsilon-N$ 语言来表述。 $\forall \epsilon>0,\exists N, \exists n\leq N$ 时,有 $d(x_n,x_0)<\epsilon$ 。注意,这里我们描述的是点列,不是数列。其中,点列和数列还是有很多区别的。而下面我们来探究一下距离空间中收敛点列的性质。这里其实和数学分析中的性质是非常类似的。

定理 4.1 $\{x_n\}$ 在 X 中收敛,则

- 1. $\{x_n\}$ 的极限是唯一的。
- 2. 若 x_0 是 $\{x_n\}$ 的极限,则它的任何子列也收敛到 x_0 。

分析,我们可以利用距离空间中数列极限的定义来证明。

(1) 的证明,反证法,假设同时有 $x_0, y_0 \in X, x_0 \neq y_0$,且 $x_n \to x_0, x_n \to y_0 (n \to \infty)$ 。根据收敛数列的 $\epsilon - N$ 语言,可以得出以下证明,

对于 $\epsilon = \frac{1}{2}d(x_0, y_0) > 0$, 存在 N_1 , 当 $n \ge N_1$ 时,

$$d(x_0, x_n) < \epsilon_0,$$

同时存在 N_1 , 当 $n \ge N_1$ 时,

$$d(y_0, x_n) < \epsilon_0,$$

于是当 $n \ge \max\{N_1, N_2\}$ 时,

$$d(x_0, y_0) \le d(x_0, x_n) + d(y_0, x_n) < 2\epsilon_0 = d(x_0, y_0)$$

这里显然是不可能的, 因此极限唯一。

(2) 的证明,首先我们需要明白什么是子列,这里不给出严格的定义了,我们尝试从 intuitive 思维去理解一下。有一个点列 $\{x_n\}$,假设他的子列为 $\{x_{n_k}\}$ 。这个子列是怎么来的呢? 说白了就是从 $\{x_n\}$ 中,按原点列的顺序提取,所以这样就一定会有 $n_k \le n$,而且由于 $\{x_n\}$ 有无穷多个,那么 $\{x_{n_k}\}$ 也必然有无穷多个。

而关于 (2) 的证明,与数学分析中收敛数列类似性质的证明方法一样。由已知 $x_n \to x_0 (n \to \infty)$,根据定义有: $\forall \epsilon > 0, \exists N$,当 $n > \leq N$ 时,

$$d(x_n, x_0) < \epsilon$$

设 $\{x_{n_k}\}$ 是 $\{x_n\}$ 的子列,要证 $\{x_{n_k}\} \to x_0(k \to \infty)$,由 $n_k \le k, n_k \to \infty(k \to \infty)$ 。令 k = N,显然 当 k > K 时有, $n_k > n > K = N$,有

$$d(x_{n_k}, x_0) < \epsilon$$

于是有

$$\lim_{k \to \infty} x_{n_k} = x_0$$

得证!!

5 总结

这一章只是泛函分析的一个开头,首先我们为什么要一开头就定义距离空间,因为距离空间很重要。这完全就是废话。而它的逻辑是这样的,我们泛函分析研究的是无穷维空间的问题,所以离不开极限的概念,而极限是由距离空间所定义的,所以我们首要的就是研究什么是距离空间。本章首先介绍了什么是距离空间,根据距离公理,其需要满足四条性质,非负,正定,交换,三角不等式。然后我们举了几个例子,证明了一下距离空间,其中最难验证的就是第四条。这里有一点值得我们注意,距离一定是一个数。在大量的举例中我们得到了同一个集合中的元素,定义不同的距离,就可以形成不同的距离空间。这和实际建模有关。

定义完了距离空间,我们就很自然的引出了泛函分析中一个非常重要的概念"极限"。有了极限就要考虑收敛性的问题,所以介绍了距离空间中的收敛性问题,和点列收敛的性质。注意区分点列和数列的区别,在点列中的元素不再是一个简单的数,而可以是集合中的任何元素,包括向量,矩阵,函数,运算等。同样我们可以借助数学分析中,数列收敛的性质,来证明点列收敛的性质,这典型的从简单问题出发推广到一般问题。