

Functional Analysis 1.2 Distance Space 02

Chen Gong

22 August 2020

目录

1	Introduction	1
2	距离空间函数的连续性	1
3	距离空间的具体含义	1
3.1	\mathbb{R}^m 空间	2
3.2	连续函数空间 $C[a, b]$	2
3.2.1	在 $C[a, b]$ 中考虑	2
3.2.2	在 $C[0, 1]$ 中考虑	4
3.3	空间 s	4
3.3.1	性质 1 的证明	5
3.3.2	性质 2 的证明	5
3.4	空间 S	6
4	小结	8

1 Introduction

在上一小节中我们在集合上引进了距离的概念,有了距离的概念之后随后就定义了极限,极限的定义为: $\lim_{n \rightarrow \infty} x_n = x_0 \leftrightarrow d(x_n, x_0) = 0$, 那么距离是从两个空间到实数空间上的一个映射: $\mathcal{X} \times \mathcal{X} \rightarrow \mathbb{R}$, 距离一定是一个数。在空间中定义了距离后,我们就可以在距离空间中引入极限的概率了。这就是我们的重要目的之一。而且,我们还介绍了距离空间点的收敛性,并给出了相应的证明。

2 距离空间函数的连续性

在这一节我们需要证明的是,距离空间可以看成是一个函数,而且是一个二元连续函数。

定理 2.1: $d(x, y)$ 是关于 x 和 y 的二元连续函数。即当 $x_n \rightarrow x, y_n \rightarrow y (n \rightarrow \infty)$ 时,

$$d(x_n, y_n) \rightarrow d(x, y) (n \rightarrow \infty)$$

如何给出这个证明呢? 大家好好想一想,在距离空间 (X, d) 中的任何两点 x, y 都有唯一确定的实数 $d(x, y)$ 与之相对应,这说明 $d(x, y)$ 是一个二元实函数。那么大家想想在之前,我们如何确定一个函数是否连续呢? 证明方法是 $f(x, y) \rightarrow f(x_0, y_0) (x \rightarrow x_0, y \rightarrow y_0)$ 。

而在实数空间中,距离是通常的绝对值距离,定理要证: 在条件 $x_n \rightarrow x, y_n \rightarrow y (n \rightarrow \infty)$ 下,有

$$|d(x_n, y_n) - d(x, y)| \rightarrow 0 (n \rightarrow \infty) \quad (1)$$

证明: 由距离的三角不等式有:

$$d(x_n, y_n) \leq d(x_n, x) + d(x, y) + d(y, y_n)$$

即

$$d(x_n, y_n) - d(x, y) \leq d(x_n, x) + d(y, y_n)$$

同理有,

$$d(x, y) \leq d(x, x_n) + d(x_n, y_n) + d(y_n, y)$$

即有,

$$d(x, y) - d(x_n, y_n) \leq d(x, x_n) + d(y_n, y)$$

所以可以得到,

$$|d(x_n, y_n) - d(x, y)| \leq d(x_n, x) + d(y, y_n) \rightarrow 0 (n \rightarrow \infty) \quad (2)$$

介绍其是一个函数,便于我们接下来介绍距离空间中收敛的“含义”。在上一小节中,我们介绍了一个集合中的元素都一样,然而定义不同的距离,得到的含义是不一样的。下面我们将在一些距离空间中,研究收敛的“具体含义”。

3 距离空间的具体含义

下面我们将从几个例子中逐步增加难度来分析距离空间的意义。

3.1 \mathbb{R}^m 空间

\mathbb{R}^m 空间, 设

$$\begin{aligned} \mathbf{x}_n &= (\xi_1^{(n)}, \xi_2^{(n)}, \dots, \xi_m^{(n)}) \quad (n = 1, 2, \dots), \\ \mathbf{x} &= (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_m) \in \mathbb{R}^m \end{aligned} \quad (3)$$

则 $d(\mathbf{x}_n, \mathbf{x}) \rightarrow 0$, 等价于,

$$\xi_i^{(n)} \rightarrow \xi_i (n \rightarrow \infty), \quad i = 1, 2, \dots, m. \quad (4)$$

在 \mathbb{R}^m 空间中, 等价于按坐标收敛。我们可以这样理解, 将 \mathbf{x}_n 看成是一个向量, 那么向量中的每一个维度上的值都将收敛到与 \mathbf{x} 上。大概就是这么个意思。

证明: $d(\mathbf{x}_n, \mathbf{x}) \rightarrow 0$, 即

$$\sqrt{(\xi_1^{(n)} - \xi_1)^2 + \dots + (\xi_m^{(n)} - \xi_m)^2} \rightarrow 0. (n \rightarrow \infty) \quad (5)$$

首先我们来看第一个不等式, 有

$$\begin{aligned} |\xi_i^{(n)} - \xi_i| &\leq \left(\sum_{k=1}^m |\xi_k^{(n)} - \xi_k|^2 \right)^{1/2} \\ &= d(\mathbf{x}_n, \mathbf{x}), \quad i = 1, 2, \dots, m \end{aligned} \quad (6)$$

其中, i 是 $i = 1, 2, \dots, m$ 中的任意一个数。这个等式是显然成立的, $|\xi_i^{(n)} - \xi_i|$ 只是 $\left(\sum_{k=1}^m |\xi_k^{(n)} - \xi_k|^2 \right)^{1/2}$ 中的一项。从第一个式子中, 我们可以得到在按坐标收敛中, 如果距离收敛, 则每一个坐标都将收敛。而同样的思路我们可以得到第二个不等式, 要证明每一个坐标都收敛, 则可以得到距离收敛。这就是我们证明的整体思路。

$$\begin{aligned} d(\mathbf{x}_n, \mathbf{x}) &= \left(\sum_{k=1}^m |\xi_k^{(n)} - \xi_k|^2 \right)^{1/2} \\ &\leq \sqrt{(|\xi_1^{(n)} - \xi_1| + |\xi_2^{(n)} - \xi_2| + \dots + |\xi_m^{(n)} - \xi_m|)^2} \\ &\leq |\xi_1^{(n)} - \xi_1| + |\xi_2^{(n)} - \xi_2| + \dots + |\xi_m^{(n)} - \xi_m| \end{aligned} \quad (7)$$

而从第二个公式中可以得出, 如果每个分量都趋近于 0, 而他们的和当然也是趋近于 0 的。那么我们可以得出 $d(\mathbf{x}_n, \mathbf{x}) \rightarrow 0$, 等价于 $\xi_i^{(n)} \rightarrow \xi_i (n \rightarrow \infty), i = 1, 2, \dots, m$ 。即可得到结论 (空间中点列的收敛, 等价于按坐标收敛)。从这个简单的例子中, 我们大致导出了距离空间中的收敛的它的含义是什么。下一步将讲述更复杂的例子。

3.2 连续函数空间 $C[a, b]$

3.2.1 在 $C[a, b]$ 中考虑

在连续函数空间 $C[a, b]$ 中的元素都是连续函数。空间中的距离定义为: $d(x, y) = \max_{a \leq t \leq b} |x(t) - y(t)|$ 。而且, $C[a, b]$ 中的收敛性是函数列在 $[a, b]$ 上的一致收敛。一致收敛是我们数学分析中一个非常重要的概念。设 $x_n(t) (n = 1, 2, \dots)$, $x(t) \in C[a, b]$, 且 $d(x_n, x) \rightarrow 0$, 即为

$$\max_{a \leq t \leq b} |x_n(t) - x(t)| \rightarrow 0 (n \rightarrow \infty) \quad (8)$$

那么这个公式 (8) 趋近 0 是什么意思呢？实际上就是距离趋近 0。注意，这里的 $x_n(t)$ 代表的是一个数列，关于 n 取不同的值， $x_n(t)$ 会得到不同的结果。所以，这里实际上是一个数列的极限。于是，我们可以用 $\epsilon - N$ 的语言来描述数列的收敛，

于是对 $\forall \epsilon > 0, \exists N$, 当 $n \leq N$ 时，对 $\forall t \in [a, b]$ ，有

$$|x_n(t) - x(t)| < \max_{a \leq t \leq b} |x_n(t) - x(t)| < \epsilon \quad (9)$$

即： $x_n(t)$ 一致收敛到 $x(t)$ 。请注意这里为什么是一致收敛？我们从逻辑上要非常关注 $n \leq N$ 和 $\forall t$ 的顺序。在这里，我们是先定义的 N ，然后才是 $\forall t$ ，所以 N 是和 t 没有关系的，而仅仅只和 ϵ 有关。也就对于 $[a, b]$ 上任意一个点，都可以用同一个 ϵ 来约束。这样我们从直观的角度去理解，我们可以保证所有的 $|x_n(t) - x(t)|$ 的值不能无限大，那么这样就很好的控制了收敛的速度，说明在这个区间上函数收敛的速度是一样的。

这就是我对一致收敛的理解，而收敛中的定义为，对 $\forall \epsilon > 0, \exists N$, 对 $\forall t \in [a, b]$ 有 $n \leq N$ ，

$$|x_n(t) - x(t)| < \max_{a \leq t \leq b} |x_n(t) - x(t)| < \epsilon \quad (10)$$

那么这里的 N 和 ϵ 和 t 都是相关的。那么，在不同的点， ϵ 实际上是不一样的，所以没有那个一致的概念在里面。一致收敛是指在收敛中和区间上的点没有关系。

因为要证两个关系的等价性，所以又需要反过来证明一遍。 $x_n(t)$ 一致收敛到 $x(t)$ 可以推出 $d(x_n, x) \rightarrow 0$ ；事实上， $x_n(t)$ 一致收敛到 $x(t)$ ，可以得出，

对 $\forall \epsilon > 0, \exists N$, 当 $n \leq N$ 时，对 $\forall t \in [a, b]$ ，有

$$|x_n(t) - x(t)| < \epsilon \quad (11)$$

上述公式两边同时对 $t \in [a, b]$ 取最大值，则有

$$\max_{a \leq t \leq b} |x_n(t) - x(t)| \leq \max_{a \leq t \leq b} \epsilon = \epsilon \quad (12)$$

其中， $\max_{a \leq t \leq b} |x_n(t) - x(t)|$ 就是关于距离的定义，那么可以说明 $x_n \rightarrow x (n \rightarrow \infty)$ 。

通过以上的证明，我们可以充分的说明， $C[a, b]$ 中的收敛是函数列在 $[a, b]$ 上的一致收敛。

当然我们还可以定义其他的距离，比如

$$d_2(x, y) = \left\{ \int_0^1 |x(t) - y(t)|^2 dt \right\}^{1/2} \quad (13)$$

这个距离是非常重要的，在这个距离空间下我们可以定义内积，角度，长度等概念。但是这个距离我们还没有给出证明，这个会在第二章中给出证明。在之前我们分析过了，集合中的元素还是一样的，都是连续函数，而定义的距离不一样，则反映的客观现实是不一样的。

比如，考虑 (X, d_2) 中的点列 $\{x_n\}$ ，

$$x_n(t) = \begin{cases} 1 - nt, & 0 \leq t \leq 1/n \\ 0, & 1/n < t \leq 1 \end{cases} \quad (14)$$

则 $\{x_n\}$ 收敛到 $x_0 = 0$ ，这个函数列实际上是一根直线。事实上，

$$\begin{aligned} d_2(x_n, x_0) &= \left\{ \int_0^1 |x_n(t) - x_0(t)|^2 dt \right\}^{1/2} \\ &= \left\{ \int_0^{1/n} (1 - nt)^2 dt \right\}^{1/2} = (3n)^{-1/2} \rightarrow 0 \end{aligned} \quad (15)$$

这个东西是会趋近 0 的。和之前公式 (8) 中直接取最大值的做法，公式 (15) 中的距离明显要更平均一些。

收敛性和空间中的距离有很大的关系，就算空间中的元素都一样，定义的距离不一样，那么它的意义会有很大的区别，而且收敛性也有很大的区别。

注 1，上述 $\{x_n\}$ 在下列距离下也可以收敛到 x_0 ，

$$d(x, y) = \int_0^1 |x(t) - y(t)| dt \quad (16)$$

这个的证明同样也非常的简单，和公式 (15) 中的证明方法是一样的。而在公式 (8) 中给的距离不是一致收敛到 x_0 ，甚至 $\{x_n\}$ 并不点点收敛（所谓点点收敛就是函数上 $\forall t, x_n(t) \rightarrow x(t)$ ）到 x_0 。因为 $x_n(0) = 1$ 是恒成立的。大家把这个函数列画一下就知道，他们之间的距离肯定是等于 1 的。

这说明定义在不同的距离空间下的点列（函数列）的收敛与 $C[a, b]$ 中点列的收敛在“具体意义”下有很大的不同。

3.2.2 在 $C[0, 1]$ 中考虑

如果在 $C[0, 1]$ 中我们重新考虑上面的例子。再使用距离为公式 (8) 的情况下，由于对 $\forall n$ ，都有 $d(x_n, x_0) = 1$ ，于是 $\{x_n\}$ 不收敛于 x_0 。但是初学者可能会认为 $\{x_n\}$ 趋近于 y_0 ，其中，

$$y_0(t) = \begin{cases} 1, & t = 0 \\ 0, & 0 < t < 1 \end{cases} \quad (17)$$

但是，这有什么问题呢？问题就是这个函数不是连续函数。都不属于这个空间了，这肯定是不行的。

3.3 空间 s

设 $s = \{\{\xi_n\}\}$ ，是全体实数列（实数组成的数列）组成的集合，定义，

$$d(x, y) = \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{2^k} \frac{|\xi_k - \eta_k|}{1 + |\xi_k - \eta_k|} \quad (18)$$

其中， $x = \{\xi_k\}$ ， $y = \{\eta_k\}$ ，则

(1) s 为距离空间。

(1) s 中的收敛按坐标收敛。

下面我们将给出相关的证明。首先可以得知， $d(x, y)$ 中的每一项都比必然是小于 $\frac{1}{2^k}$ ，所以加起来必然是小于 1 的。那么这样可以保证 $d(x, y)$ 一定是一个数，通常我们在确定距离空间，第一步就是判断其是否是一个数。

而按坐标收敛的意思是，设 $x_n = (\xi_1^{(n)}, \xi_2^{(n)}, \dots, \xi_k^{(n)}, \dots) \in s, x = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_k, \dots) \in s$ 。则 $d(x_n, x) \rightarrow 0 (n \rightarrow \infty) \iff \forall k, \xi_k^{(n)} \rightarrow \xi_k (n \rightarrow \infty)$ 。大致意思就是 $x_n \rightarrow x$ 就需要 x 中的每个维度上的坐标都要趋近于 x_n 。

3.3.1 性质 1 的证明

下面我们给出性质 1 的证明, s 为距离空间。

要证 s 为距离空间, 只要证明在 s 中所定义的距离 d 满足距离定义的 4 条即可。其中 (1), (2), (3) 显然成立, 只要验证 (4) 三角不等式成立, 即

$$d(x, y) \leq d(x, z) + d(z, y) \quad (19)$$

设 $x = \{\xi_k\}$, $y = \{\eta_k\}$, $z = \{\zeta_k\}$, 我们要证明的目标是,

$$\sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{2^k} \frac{|\xi_k - \eta_k|}{1 + |\xi_k - \eta_k|} \leq \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{2^k} \frac{|\xi_k - \zeta_k|}{1 + |\xi_k - \zeta_k|} + \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{2^k} \frac{|\zeta_k - \eta_k|}{1 + |\zeta_k - \eta_k|} \quad (20)$$

而对此公式进一步化简可得我们的证明目标为。

$$\frac{|\xi_k - \eta_k|}{1 + |\xi_k - \eta_k|} \leq \frac{|\xi_k - \zeta_k|}{1 + |\xi_k - \zeta_k|} + \frac{|\zeta_k - \eta_k|}{1 + |\zeta_k - \eta_k|} \quad (21)$$

注意到 $f(x) = \frac{x}{1+x}$ 上下同加一个正数, 这个值会越来越大, 我们高中数学老师用了一句话来介绍为: “糖水加糖更甜。” 并且根据三角不等式可得, $|\xi_k - \eta_k| \leq |\xi_k - \zeta_k| + |\zeta_k - \eta_k|$ 。

$$\begin{aligned} \frac{|\xi_k - \eta_k|}{1 + |\xi_k - \eta_k|} &\leq \frac{|\xi_k - \zeta_k| + |\zeta_k - \eta_k|}{1 + |\xi_k - \zeta_k| + |\zeta_k - \eta_k|} \\ &= \frac{|\xi_k - \zeta_k|}{1 + |\xi_k - \zeta_k| + |\zeta_k - \eta_k|} + \frac{|\zeta_k - \eta_k|}{1 + |\xi_k - \zeta_k| + |\zeta_k - \eta_k|} \\ &\leq \frac{|\xi_k - \zeta_k|}{1 + |\xi_k - \zeta_k|} + \frac{|\zeta_k - \eta_k|}{1 + |\zeta_k - \eta_k|} \end{aligned} \quad (22)$$

所以, 可以证明 $d(x, y) \leq d(x, z) + d(z, y)$, 我们把这个距离空间记为 s 。

3.3.2 性质 2 的证明

要证明的是 $d(x_n, x) \rightarrow 0 \iff \forall k, \epsilon_k^{(n)} \rightarrow \xi_k$ 。这个问题我们要从必要性和充分性两个角度来证明。首先是给出必要性证明。必要性要证, 对于任意给定的 $k_0 \in N$, 要做到:

$$\forall \epsilon > 0, \exists N, \forall n > N, \text{有 } |\xi_{k_0}^{(n)} - \xi_{k_0}| < \epsilon$$

对于任意给定的 k_0 , 对于 $\forall \epsilon > 0$, 令 $\epsilon_0 = \frac{1}{2^{k_0}} \frac{\epsilon}{1+\epsilon} > 0$, 由于 $d(x_n, x) \rightarrow 0$ ($n \rightarrow \infty$), 对于这个 $\epsilon_0 > 0$, $\exists N$, 当 $n > N$ 时, 有 $d(x_n, x) < \epsilon$, 即为

$$d(x_n, x) = \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{2^k} \frac{|\xi_k^{(n)} - \xi_k|}{1 + |\xi_k^{(n)} - \xi_k|} < \epsilon_0 = \frac{1}{2^{k_n}} \frac{\epsilon}{1 + \epsilon} \quad (23)$$

由于每一项都是正数, 于是我们有,

$$\frac{1}{2^{k_n}} \frac{|\xi_k^{(n)} - \xi_k|}{1 + |\xi_k^{(n)} - \xi_k|} < \epsilon_0 = \frac{1}{2^{k_n}} \frac{\epsilon}{1 + \epsilon} \quad (24)$$

从而可以推出,

$$\frac{|\xi_k^{(n)} - \xi_k|}{1 + |\xi_k^{(n)} - \xi_k|} < \frac{\epsilon}{1 + \epsilon} \quad (25)$$

结合 $f(x) = \frac{x}{1+x}$ 是单调递增函数可得,

$$\left| \xi_k^{(n)} - \xi_k \right| < \epsilon$$

即为

$$\xi_k^{(n)} \rightarrow \xi_k \quad (n \rightarrow \infty) \quad (26)$$

在上面我们已经证明了必要性, 下一步则是证明充分性, 充分性我们要证,

$$\forall k, \xi_k^{(n)} \rightarrow \xi_k (n \rightarrow \infty) \implies d(x_n, x) \rightarrow 0 \quad (n \rightarrow \infty) \quad (27)$$

即要证明 $d(x_n, x) = \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{2^k} \frac{|\xi_k - \eta_k|}{1+|\xi_k - \eta_k|} \rightarrow 0 \quad (n \rightarrow \infty)$

注意到收敛的级数, 充分靠后面的无穷多项的和可任意小。对于前面的有限项, 由条件可以找到共同的 N , 当 $n > N$ 时级数中的这些项都一致很小。也就是无穷级数求和的问题非常的麻烦, 由于每一项都是无穷小的, 而无穷项加起来并不一定是无穷小的。所以, 我们的思路是希望得到后面无穷项加起来是无穷小的, 然后证明前面有限项是无穷小的, 那么就可以将无穷级数求和的问题转换为有限项求和的问题, 难度一定会减小很多。

证明:

对于 $\forall \epsilon > 0, \exists K$, 使得, $\sum_{k=K+1}^{\infty} \frac{1}{2^k} < \frac{1}{2}\epsilon$ 。这个必然是可以成立的, 高中学过等差数列求和的同学都知道。

由于 $\xi_k^{(n)} \rightarrow \xi_k (n \rightarrow \infty) \quad (k = 1, 2, \dots, K)$ 。所以存在 N , 当 $n > N$ 时,

$$|\xi_k^{(n)} - \xi_k| < \frac{\epsilon}{2} \quad (k = 1, 2, \dots, K) \quad (28)$$

那么这样我们就把一个无穷相加的问题, 变成了一个有限的问题, 把后面一部分都给甩掉了, 问题证明起来就会变得比较简单了。

于是当 $n \geq N$ 时,

$$\begin{aligned} d(x_n, x) &= \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{2^k} \frac{|\xi_k^{(n)} - \xi_k|}{1+|\xi_k^{(n)} - \xi_k|} \\ &= \sum_{k=1}^K \frac{1}{2^k} \frac{|\xi_k^{(n)} - \xi_k|}{1+|\xi_k^{(n)} - \xi_k|} + \sum_{k=K+1}^{\infty} \frac{1}{2^k} \frac{|\xi_k^{(n)} - \xi_k|}{1+|\xi_k^{(n)} - \xi_k|} \\ &< \frac{1}{2}\epsilon \sum_{k=1}^K \frac{1}{2^k} + \sum_{k=K+1}^{\infty} \frac{1}{2^k} < \epsilon \end{aligned} \quad (29)$$

所以, $\{x_n\}$ 在 s 中可以收敛到 x 。在这里老师介绍了一个证明中的通用性思路, 由级数的收敛性, 由于后面项的和“很小”, 所以可以把后面的项加起来, 证明其是收敛的。再对前面的有限项进行估计, 这是很常用的办法。

3.4 空间 S

S 中的元素为 E 上全体几乎处处有限的可测函数。其中 $E \subset R$ 是一个 Lebesgue 可测集, 且 $mE < \infty$ 。这个 Lebesgue 可测集这一堆复杂的概念是什么意思呢? 这里并没有必要做过多的理解, 很

多时候数学中掺杂这些很生涩的词汇，会让很多同学直接望而止步。这里理解成一个连续函数就行了，可测的目的是为了可积。

对于 $x = x(t), y = y(t) \in S$ ，定义

$$d(x, y) = \int_E \frac{|x(t) - y(t)|}{1 + |x(t) - y(t)|} dt \quad (30)$$

这里的定义是不是和我们公式 (18) 直接的定义很类似。一般来说级数和积分的区别就在于，级数是可数的，而积分是不可数的。

则其中，

(1) S 为距离空间；(这个证明和 3.3.1 中的证明几乎一模一样，这里不做过多的说明，大家自己去争，证明一下就行。)

(2) S 中的收敛是依测度收敛。即为 $d(x_n, x) \rightarrow 0 (n \rightarrow \infty)$ 等价于 $x_n \xrightarrow{m} x (n \rightarrow \infty)$ (依测度收敛，其中 m 是代表依测度收敛的意思，metric 的首字母)。

首先需要了解什么出测度，非正式的说，测度把每个集合映射到非负实数来规定这个集合的大小。对于一个集合 E 就有一个数与之对应，这个数就是集合的测度，记为 mE 。这个集合必须要有良好的性质，不能是随便什么集合都可以定义测度，所以就有了可测集的概念。而可测集具有可加性这样良好的性质，因为我们需要对集合进行测量，可加性是一个很重要的性质， $m(\bigcup_{n=1}^{\infty} E_n) = \sum_{n=1}^{\infty} mE_n$ 。概率也是一种测量，并且所有集合的测度和等于 1。

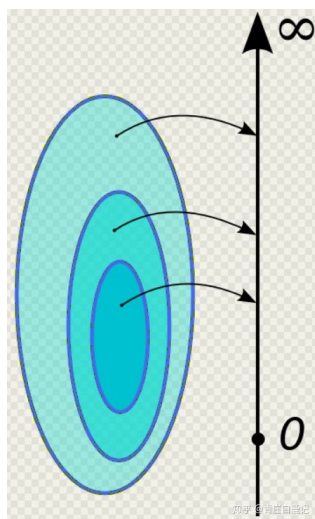


图 1: 依测度收敛的具体意义

下面我们详细的定义一下依测度收敛的定义，

$$x_n \xrightarrow{m} x (n \rightarrow \infty) \iff \text{对于 } \forall \sigma > 0, \text{ 有 } m\{t \in E | |x_n(t) - x(t)| \geq \sigma\} \rightarrow 0 (n \rightarrow \infty)$$

即对于 $\forall \sigma > 0, \forall \epsilon > 0$ ，存在 N ，当 $n > N$ 时，

$$m\{t \in E | |x_n(t) - x(t)| \geq \sigma\} < \epsilon$$

证明方法是，我们可以将集合 E 分成两个部分：对于任意给定的 $\sigma > 0$ 和自然数 n ，令

$$\begin{aligned} E_1 &= \{t \in E | |x_n(t) - x(t)| < \sigma\} \\ E_2 &= \{t \in E | |x_n(t) - x(t)| \geq \sigma\} \\ E &= E_1 \cup E_2 \end{aligned} \quad (31)$$

根据测度的可测性, 可得 $mE = mE_1 + mE_2$, 并且 $mE > mE_1$, $mE > mE_2$ 。利用函数 $\frac{t}{1+t}$ 的单调性来证明,

$$m \{t \in E | |x_n(t) - x(t)| \geq \sigma\} \rightarrow 0 \quad (n \rightarrow \infty) \quad (32)$$

实际上这个证明并不是很难, 而其关键是理解什么是依测度收敛。对于任意给定的 $\sigma > 0$, 由

$$\begin{aligned} d(x_n, x) &= \int_E \frac{|x_n(t) - x(t)|}{1 + |x_n(t) - x(t)|} dt \\ &\geq \int_{\{t \in E | |x_n(t) - x(t)| \geq \sigma\}} \frac{|x_n(t) - x(t)|}{1 + |x_n(t) - x(t)|} dt \end{aligned} \quad (33)$$

因为 $\frac{t}{1+t}$ 单增, 而 $|x_n(t) - x(t)| \geq \sigma$, 于是有,

$$\begin{aligned} d(x_n, x) &\geq \int_{\{t \in E | |x_n(t) - x(t)| \geq \sigma\}} \frac{\sigma}{1+\sigma} dt \\ &= \frac{\sigma}{1+\sigma} m \{t \in E | |x_n(t) - x(t)| \geq \sigma\} \end{aligned} \quad (34)$$

由于 $d(x_n, x) \rightarrow 0 \quad (n \rightarrow \infty)$, σ 给定, 由不等式

$$d(x_n, x) \geq \frac{\sigma}{1+\sigma} m \{t \in E | |x_n(t) - x(t)| \geq \sigma\} \quad (35)$$

推出

$$m \{t \in E | |x_n(t) - x(t)| \geq \sigma\} \rightarrow 0 \quad (n \rightarrow \infty) \quad (36)$$

反过来呢, 我们要从 $x_n \xrightarrow{m} x \quad (n \rightarrow \infty)$ 推出 $d(x_n, x) \rightarrow 0 \quad (n \rightarrow \infty)$ 。事实上,

$$\begin{aligned} d(x_n, x) &= \int_E \frac{|x_n(t) - x(t)|}{1 + |x_n(t) - x(t)|} dt \\ &= \int_{E_1} \frac{|x_n(t) - x(t)|}{1 + |x_n(t) - x(t)|} dt + \int_{E_2} \frac{|x_n(t) - x(t)|}{1 + |x_n(t) - x(t)|} dt \\ &\leq \int_{E_1} \frac{\sigma}{1+\sigma} dt + \int_{E_2} \frac{|x_n(t) - x(t)|}{1 + |x_n(t) - x(t)|} dt \\ &= \frac{\sigma}{1+\sigma} mE_1 + mE_2 \\ &\leq \frac{\sigma}{1+\sigma} mE + mE_2 \end{aligned} \quad (37)$$

对于 $\forall \epsilon > 0$, 取 $\sigma_0 mE < \frac{\epsilon}{2}$, 对于此 $\sigma_0 > 0$, 上式成立。存在 N , 当 $n > N$ 时, $mE_2 < \frac{\epsilon}{2}$ 。这里用到了依测度收敛。

于是

$$\begin{aligned} d(x_n, x) &\leq \frac{\sigma_0}{1+\sigma_0} mE + mE_2 \\ &< \sigma_0 mE + \frac{\epsilon}{2} < \frac{\epsilon}{2} + \frac{\epsilon}{2} = \epsilon \end{aligned} \quad (38)$$

即为 $d(x_n, x) \rightarrow 0 \quad (n \rightarrow \infty)$ 。

4 小结

本小节主要通过几个例子介绍了, 距离空间中收敛的含义, 简单的描述了点点收敛, 一致收敛和依测度收敛的意思。1. 说明了收敛性和空间中的距离有很大的关系, 就算空间中的元素都一样, 定义

的距离不一样，那么它的意义会有很大的区别，而且收敛性也有很大的区别。2. 在有限维实数空间中，证明了距离空间等于 0 等价于点点收敛；在连续函数空间中，证明了证明了距离空间等于 0 等价于一致收敛（收敛的速度一样）；在全体实数列空间中，证明了距离空间等于 0 等价于点点收敛；在可测函数空间中，证明了距离空间等于 0 等价于依测度收敛。在证明等价性的过程中，需要分别证明其充分性和必要性。

通过本小节介绍，我们充分的感受到了距离空间的定义和极限之间的关系，从而通过极限定义连续，连续的定义基本离不开距离空间，距离是泛函分析中一个非常重要的概念。小编本身不是数学系出身，在深刻理解点点收敛，一致收敛，依坐标收敛和依测度收敛方面还有所欠缺，之后会好好加强。