$$V(k_0) = \sum_{t=0}^{\infty} \left[\beta^t \ln(1 - \alpha \beta) + \beta^t \alpha \ln k_t \right]$$

function analysis Note + \alpha' \ln k_0

$$= \frac{\alpha}{1 - \alpha \mathcal{E}^{n}} \underbrace{\mathbb{E}^{+} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(1)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}}_{\mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(1)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}} \underbrace{\mathbb{E}^{\alpha} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}}_{\mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}} \underbrace{\mathbb{E}^{\alpha} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}}_{\mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}} \underbrace{\mathbb{E}^{\alpha} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}}_{\mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}} \underbrace{\mathbb{E}^{\alpha} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}}_{\mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}} \underbrace{\mathbb{E}^{\alpha} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}}_{\mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}}_{\mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}} \underbrace{\mathbb{E}^{\alpha} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}}_{\mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}}}_{\mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}} \underbrace{\mathbb{E}^{\alpha} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}}_{\mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}}}_{\mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}}} \underbrace{\mathbb{E}^{\alpha} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}}_{\mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}}}_{\mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}}} \underbrace{\mathbb{E}^{\alpha} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}}_{\mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}}}_{\mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}}}_{\mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}}} \underbrace{\mathbb{E}^{\alpha} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}}_{\mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}}}_{\mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}}}_{\mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)} \mathbf{\hat{\beta}}_{1}^{(2)}}}$$

左边 =
$$V(k) = \frac{\alpha}{1 - \alpha\beta} \ln k + \frac{\ln(1 - \alpha\beta)}{1 - \beta} + \frac{\alpha\beta}{(1 - \beta)(1 - \alpha\beta)} \ln(\alpha\beta)$$

$$\stackrel{\triangle}{=} \frac{\alpha}{1 - \alpha\beta} \ln k + A$$

右边 =
$$\max \left\{ (f(y) + y) + \beta V(y) \right\}$$

右边 =
$$\max_{x} \{u(f(x) - y) + \beta V(y)\}$$

$$= u(f(k) - g(k)) + \beta \left[\frac{\alpha}{1 - \alpha\beta} \ln g(k) + A\right]$$

I can do this all day
$$+\beta \left[\frac{\alpha}{1-\alpha\beta}\ln\alpha\beta k^{\alpha} + A\right]$$

$$= \ln(1 - \alpha\beta) + \alpha \ln k + \beta \left[\frac{\alpha}{1 - \alpha\beta} \left[\ln \alpha\beta + \alpha \ln k \right] + k \right]$$

$$= \alpha \ln k + \frac{\alpha \beta}{1 - \alpha \beta} \alpha \ln k + \ln(1 - \alpha \beta) + \frac{\alpha \beta}{1 - \alpha \beta} \ln \alpha \beta + \beta A$$

$$= \frac{\alpha}{1 - \alpha\beta} \ln k + \ln(1 - \alpha\beta) + \frac{\alpha\beta}{1 - \alpha\beta} \ln \alpha\beta + \beta A$$

$$= \frac{\alpha}{1 - \alpha \beta} \ln k + (1 - \beta)A + \beta A$$
 整理时间: December 20, 2019

$$\frac{1-\alpha\beta}{\alpha}$$
 整理的

$$= \frac{\alpha}{1 - \alpha \beta} \ln k + A$$

Email: ddswhu@gmail.com

整理: 何清海

Version: 1.00

目 录

第1章

第六章距离空间



Definition 1.1

设 X 为一非空几何,如果对于 X 中任给的两个元素x,y,均有一个确定的实数,记为 $\rho(x,y)$,与他们对应且满足下面三个条件:

- (i) 非负性: $\rho(x, y) \ge 0, \rho(x, y) = 0$ 的充分必要条件是 x = y;
- (ii) 对称性: $\rho(x, y) = \rho(y, x)$
- (iii) 三角不等式: $\rho(x, y) \leq \rho(x, z) + \rho(z, y)$, 这里 z 也是 X 中任意一个元素. 则称 ρ 是 X 上的一个距离,而称 X 是以 ρ 为距离的距离空间,记为 (X, ρ) 设 X 为一非空几何,如果对于 X 中任给的两个元素x, y, 均有一个确定的实数,记为 $\rho(x, y)$,与他们对应且满足下面三个条件:
- **Note:** 设 X, 定义距离 $\rho(x, x) = 0$, $\rho(x, y) = 1$, $x \neq y$, $x, y \in X$, 则称 (X, ρ) 为离散的距离空间

Example 1.1

n 维欧式空间 \mathbb{R}^n 其上的距离为:

$$\rho(x, y) = \left(\sum_{k=1}^{n} |\xi_k - \eta_k|^2\right)^{1/2}$$
(1.1)

🕏 Note: 1. 此处证明使用了柯西(A.Cauthy)不等式

$$\left(\sum_{k=1}^{n} a_k b_k\right)^2 \leqslant \sum_{k=1}^{n} a_k^2 \cdot \sum_{k=1}^{n} b_k^2 \tag{1.2}$$

2. 另外可以引入距离

$$\rho_1(x, y) = \max_{1 \le k \le n} |\xi_k - \eta_k|. \tag{1'}$$

3. 对于 \mathbb{C}^n 同样可以用 ρ 定义距离空间

Example 1.2

空间 C[a, b]

$$\rho(x, y) = \max_{a \le t \le b} |x(t) - y(t)| \tag{1.3}$$

Example 1.3

 $L^p(F)$ $(1 \leq p < \infty, F \subset \mathbb{R}, 且为可测集)$

$$\rho(x, y) = \left(\int_{F} |x(t) - y(t)|^{p} dt \right)^{1/p}$$
(1.4)

🕏 Note: 两个几乎处处相等的 p 幂可积函数在 $L^p(F)$ 中视为同一元素.

Example 1.4

空间 $L^p(F)$

$$\rho(x, y) = \inf_{\substack{mF_0 = 0 \\ F_0 \subset F}} \{ \sup_{t \in F \setminus F_0} |x(t) - y(t)| \}$$

$$= \text{esssup}_{t \in F} |x(t) - y(t)|$$
(1.5)

- ② Note: 1. 称定义在可测集 F 上的可测函数 $x(\cdot)$ 是本性有界的,如果存在 F 的某个零测度子集 F_0 ,使得 $x(\cdot)$ 在集合 $F\backslash F_0$ 上有界.
 - 2.F 上所有本性有界可测函数构成的集合用 $L^{\infty}(F)$ 表示.
 - 3. 几乎处处相等的两个本性有界的可测函数看做同一元素. 4. 证明其中第三条性质的时候. 用好 sup 的定义



Example 1.5

空间 $l^p(1 \leq p < \infty)$ 令 l^p 是满足下列不等式的实(或复)数列 $x = \{\xi_1, \xi_2, \cdots, \xi_n, \cdots\}$ 构成的集合:

$$\sum_{n=1}^{\infty} |\xi_n|^p < \infty$$

 $\rho(x, y) = \left(\sum_{n=1}^{\infty} |\xi_n - \eta_n|^p\right)^{1/p}$ (1.6)

Ŷ Note: 借助以下三个不等式可得:

1. Young 不等式

$$u^{\frac{1}{p}}v^{\frac{1}{q}} \leqslant \frac{u}{p} + \frac{v}{q} \tag{1.7}$$

2. 赫尔德不等式

$$\sum_{n=1}^{\infty} |\xi_n \eta_n| \le \left(\sum_{n=1}^{\infty} |\xi_n|^p \right)^{1/p} \left(\sum_{n=1}^{\infty} |\eta_n|^q \right)^{1/q}$$
 (1.8)

3. H.Minkowski 不等式

$$\left(\sum_{n=1}^{\infty} |\xi_n + \eta_n|^p\right)^{1/p} \leqslant \left(\sum_{n=1}^{\infty} |\xi_n|^p\right)^{1/p} + \left(\sum_{n=1}^{\infty} |\eta_n|^p\right)^{1/p}$$
(1.9)

Example 1.6

空间 1∞

$$\rho(x, y) = \sup_{1 \le n < \infty} |\xi_n - \eta_n| \tag{1.10}$$

Definition 1.2

设 $\{x_n\}$ 为距离空间 X 中的一个点列 (或称序列), 这里 $n=1, 2, 3, \ldots$ 如果存在 X 中的点 x_0 使得当 $x\to\infty$ 时, $\rho(x_n,x_0)\to 0 (n\to\infty)$. 则称点列 $\{x_n\}$ 收敛于 x_0 ,记为

$$\lim_{n \to \infty} x_n = x_0 \quad \mathcal{A}\{x_n\} \to x_0 \quad (n \to \infty)$$



Theorem 1.1

设 $\{x_n\}$ 是距离空间 X 中的收敛点列,则下列性质成立:

- (i) $\{x_n\}$ 的极限唯一;
- (ii) 对任意的 $y_0 \in X$,数列 $\{\rho(x_n, y_0)\}$ 有界.

*

Theorem 1.2

设 $\{x_n\}$ 是距离空间 X 中的点列,且收敛,则 $\{x_n\}$ 的任一子列 $\{x_{n_k}\}$ 也收敛,且收敛于同一极限.

反之,若 $\{x_n\}$ 的任一子列收敛,则 $\{x_n\}$ 本身也收敛。

$$\rho_1(x, y) = \left(\int_a^b |x(t) - y(t)|^2 dt \right)^{1/2}$$

取函数列

$$x_n(t) = \frac{1}{(b-a)^n} (t-a)^n \quad (t \in [a, b], n = 1, 2, \dots)$$

可知道, 按照 ρ_1 , 其收敛于 0, 而显然, 它并不是一致收敛的 (其在 1 附近总不一致收敛)

Note:

- (i) 对于任何一个非空集合,我们都可以定义距离。但是一般来说,我们应当根据该集合的特点适当地引进距离以充分反映这些特点。例如,对C[a,b],我们常常用等式(??)定义距离;对于 $L^p(F)$ 我们常用等式(??)定义距离,等等。只有这样,在理论和实践上才有意义。
- (ii) 定义距离的方式一般不说唯一。
- (iii) 如果一个非空集合中定义了两个或两个以上的距离,那么由它们导出的收敛可以等价也可以不等价。当不等价时,便得到本质上不同的两个或两个以上的距离空间。

