

## 第二章 分布与积分

§1.

定义(r.v.的分布): 设  $X(\omega): (\Omega, \mathcal{F}) \rightarrow (S, \mathcal{S})$  为一个 r.v.,

$\forall B \in \mathcal{S}, P_X(B) \triangleq P(X^{-1}(B))$ , 则称  $P_X: S \rightarrow [0, 1]$  为 r.v.  $X$  的分布

如果  $(S, \mathcal{S}) = (\mathbb{R}, \mathcal{B}_{\mathbb{R}})$ , 定义  $\forall x \in \mathbb{R}, F_X(x) \triangleq P_X((-\infty, x])$

则称  $F_X: \mathbb{R} \rightarrow [0, 1]$  为 r.v.  $X$  的分布函数

注:  $P_X: S \rightarrow [0, 1]$  为一个概率测度, 即  $(S, \mathcal{S}, P_X)$  为一个概率空间.

$(\Omega, \mathcal{F}, P)$  概率空间  $\xrightarrow{\text{def}}$  r.v.  $X(\omega): (\Omega, \mathcal{F}) \rightarrow (S, \mathcal{S})$

$\xrightarrow{\text{def}} (S, \mathcal{S}, P_X)$  概率空间

当  $(S, \mathcal{S}) = (\mathbb{R}^d, \mathcal{B}_{\mathbb{R}^d})$  时, 定义  $F_X(x_1, \dots, x_d) = P_X\left(\bigcap_{i=1}^d (-\infty, x_i]\right), \forall x_i \in \mathbb{R}, i=1, \dots, d$   
 $(= P(X_1 \leq x_1, \dots, X_d \leq x_d))$

同分布: 设  $X, Y: (\Omega, \mathcal{F}) \rightarrow (S, \mathcal{S})$  为 r.v.s. 如果  $P_X = P_Y$  on  $S$   
则称  $X$  与  $Y$  同分布, 记  $X \stackrel{d}{=} Y$ .

注:  $X: (\Omega, \mathcal{F}) \rightarrow (S, \mathcal{S})$  在  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  上一个 r.v.  $\Rightarrow P_X = P(X^{-1}(\cdot))$

$Y: (\Omega, \mathcal{F}) \rightarrow (S, \mathcal{S})$  在  $(\Omega, \mathcal{F}, Q)$  上一个 r.v.  $\Rightarrow P_Y = Q(Y^{-1}(\cdot))$

$P_X = P_Y$  on  $S \Leftrightarrow X \stackrel{d}{=} Y$  (即使在不同概率空间上)

引理: 设  $X, Y: (\Omega, \mathcal{F}) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathcal{B}_{\mathbb{R}})$  为  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  上的两个 r.v.s

如果  $F_X(x) = F_Y(x), \forall x \in \mathbb{R}$ , 则  $X \stackrel{d}{=} Y$

证: 只需证  $\forall B \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}}, P_X(B) = P_Y(B)$

$\because F_X(x) = F_Y(x), \forall x \in \mathbb{R} \Rightarrow P_X((-\infty, x]) = P_Y((-\infty, x]), \forall x \in \mathbb{R}$

定义  $A \triangleq \{(-\infty, x] : x \in \mathbb{R}\}$  —> 定义且  $\mathcal{J}(A) = \mathbb{P}_{IR}$

$$\mathcal{L} \triangleq \{B \in \mathbb{P}_{IR} : P_X(B) = P_Y(B)\} \Rightarrow A \subset \mathcal{L}$$

下证  $\mathcal{L}$  为入类.

(i)  $P_X(IR) = P_Y(IR) = 1 \Rightarrow IR \in \mathcal{L}$

(ii)  $A, B \in \mathcal{L}$  且  $A \subset B \Rightarrow P_X(A) = P_Y(A), P_X(B) = P_Y(B)$

$$\Rightarrow P_X(B \setminus A) = P_X(B) - P_X(A) = P_Y(B) - P_Y(A) = P_Y(B \setminus A)$$

(iii)  $A_n \in \mathcal{L}, n \geq 1$  且  $A_n \nearrow A = \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n \Rightarrow P_X(A_n) = P_Y(A_n), \forall n \geq 1$

$$\Rightarrow P_X(A) = \lim_{n \rightarrow \infty} P_X(A_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} P_Y(A_n) = P_Y(A)$$

$$\Rightarrow A \in \mathcal{L}$$

故  $\mathcal{L}$  为入类

由入类定理,  $\mathcal{J}(A) \subset \mathcal{L} \subset \mathbb{P}_{IR} \Rightarrow \mathcal{L} = \mathbb{P}_{IR}$

定义(几乎处处相等) 设  $X, Y : (\Omega, \mathcal{F}) \rightarrow (S, \mathcal{S})$  为  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  上 r.v.s

如果  $P(X = Y) = 1$ , 则称  $X$  与  $Y$  几乎处处相等, 记  $X \stackrel{a.e.}{=} Y$

注:  $X \stackrel{a.e.}{=} Y \Rightarrow X \stackrel{d}{=} Y$

设  $\mu$  为  $(IR, \mathbb{P}_{IR})$  上一个概率测度, 定义  $F(x) \triangleq \mu((-\infty, x])$ ,  $\forall x \in IR$

则  $F(x)$  为一个分布函数(单增, 右连续,  $F(-\infty) = 0, F(+\infty) = 1$ )

并且还有  $\forall -\infty < a < b < +\infty$   $\mu((a, b]) = F(b) - F(a)$

$$(\#) \quad \begin{cases} \mu((a, b)) = F(b-) - F(a) \\ \mu([a, b]) = F(b) - F(a-) \end{cases}$$

$$\mu([a, b)) = F(b-) - F(a-)$$

注意到上面 4 个等式是等价的

反过来, 设  $F(x), x \in IR$  为一个分布函数, 问题: 能否通过(+)中一个等式建立  $\mathbb{P}_{IR}$  上一个概率测度  $\mu$ ?

首先，定义  $\mu$  满足： $\forall -\infty < a < b < +\infty, \mu((a, b)) \triangleq F(b) - F(a)$

Step 1: 设  $C \subset \mathbb{R}$  且  $C$  为开集，则存在一系列互不相交的开区间  $(a_i, b_i), i \geq 1$  使  $C = \bigcup_{i=1}^{\infty} (a_i, b_i)$

$$\text{定义 } \mu(C) = \mu\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} (a_i, b_i)\right) \triangleq \sum_{i=1}^{\infty} \mu((a_i, b_i)) = \sum_{i=1}^{\infty} [F(b_i) - F(a_i)]$$

Step 2: 设  $D \subset \mathbb{R}$  且  $D$  为闭集，故  $D^c$  为开集，于是存在一系列互不相交的开区间  $(c_i, d_i), i \geq 1$  使  $D^c = \bigcup_{i=1}^{\infty} (c_i, d_i)$

$$\text{定义 } \mu(D) \triangleq 1 - \mu(D^c) = 1 - \sum_{i=1}^{\infty} [F(d_i) - F(c_i)]$$

Step 3: 设  $S \subset \mathbb{R}$  为任何一个子集

$$\mu^*(S) \triangleq \inf_{\substack{SC \subset S \\ C \text{ 开}}} \mu(C) \quad (\text{外测度})$$

$$\mu_*(S) \triangleq \sup_{\substack{DC \supset S \\ D \text{ 闭}}} \mu(D) \quad (\text{内测度})$$

显然， $\mu_*(S) \leq \mu^*(S)$ .

如果  $\mu_*(S) = \mu^*(S)$ ，称  $S$  为关于分布函数  $F(x)$  “可测的”

故当  $S$  为“可测的”时，定义  $\mu(S) = \mu_*(S) = \mu^*(S)$

思考问题：(1) 开集和闭集都是“可测的”

(2) 定义  $G \triangleq \{S \subset \mathbb{R} : S \text{ 为“可测的”}\}$ ，则  $G$  为  $\sigma$ -代数

注意理由(1)  $\Rightarrow \{ \text{开集 } C \} \subset G$

$$\Rightarrow \beta_{\mathbb{R}} = \sigma(\{ \text{开集 } C \}) \subset G$$

(3) 上面定义  $\mu$  为  $G$  上的概率测度.

## 3.2. 分布函数的性质

设  $F(x), x \in \mathbb{R}$  为一个分布函数

(i) 分布函数是一个单增函数，则  $F(x-) = \lim_{y \nearrow x} F(y) = \sup_{y < x} F(y)$   $\quad \left. \begin{array}{l} \\ F(x+) = \lim_{y \downarrow x} F(y) = \inf_{y > x} F(y) \end{array} \right\} \Rightarrow F(x-) \leq F(x) = F(x+)$

右连续

(ii) 分布函数  $F(x)$  的不连续点为跳跃不连续点且有至多可数个.

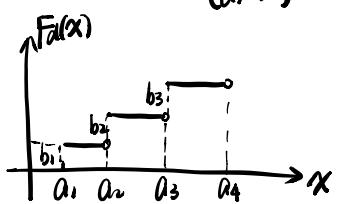
定义  $\Delta F(x) \triangleq F(x+) - F(x-) = F(x) - F(x-) \geq 0$

分布函数的分类与分解

设  $F(x), x \in \mathbb{R}$  为一个分布函数, 由其性质(1), 假设  $F(x)$  的不连续点为  $\{a_n, n \in \mathbb{Z}\}$  (其中  $a_1 < a_2 < \dots$ ), 定义  $b_n \triangleq F(a_n) - F(a_n^-) (= \Delta F(a_n)) > 0, \forall n \in \mathbb{Z}$

定义  $F_d(x) \triangleq \sum_{n \in \mathbb{Z}} b_n I_{[a_n, +\infty)}(x), x \in \mathbb{R}$

注意到  $x \mapsto I_{[a_n, +\infty)}(x) = P(a_n \leq x)$  实际上为一个分布函数, 以后称其为退化的分布函数



$F_d(x)$  是单增, 右连续,  $F_d(-\infty) = 0, F_d(+\infty) = \sum_{n \in \mathbb{Z}} b_n = \sum_{n \in \mathbb{Z}} [F(a_n) - F(a_n^-)] \leq F(+\infty) - F(-\infty) = 1$

若  $F_d(+\infty) = 1$  ( $\sum_{n \in \mathbb{Z}} b_n = 1$ ), 则称  $F_d(x)$  为一个离散型分布函数.

例: 设  $X$  为一个取值于  $\{a_n, n \in \mathbb{Z}\}$  的一个 r.v. 且  $b_n = P(X = a_n), n \in \mathbb{Z} (\Rightarrow \sum_{n=1}^{\infty} b_n = 1)$

则  $X$  的分布函数  $F_X(x) \triangleq P(X \leq x) = F_d(x)$  为离散型分布函数

定义:  $F_c(x) \triangleq F(x) - F_d(x), x \in \mathbb{R}$ , 则  $\Delta F_c(x) = \Delta F(x) - \Delta F_d(x) = 0, \forall x \in \mathbb{R}$

因此  $F_c(x)$  是一个连续函数, 并且  $F_c(x)$  是单调函数.

以及  $F_c(-\infty) = F(-\infty) - F_d(-\infty) = 0$

$$F_c(+\infty) = F(+\infty) - F_d(+\infty) = 1 - \sum_{n \in \mathbb{Z}} b_n \in [0, 1]$$

若  $F_c(+\infty) = 1$ , 则称  $F_c(x)$  为一个连续型分布函数

总结: 对任何分布函数  $F(x)$ , 有  $F(x) = F_d(x) + F_c(x), x \in \mathbb{R}$

定理 (分布函数的 Jordan 分解).

设  $F(x), x \in \mathbb{R}$  为一个分布函数, 则存在一个常数  $\alpha \in [0, 1]$ , 使得

$$F(x) = \alpha F_1(x) + (1-\alpha) F_2(x)$$

其中  $F_1(x)$  为离散型分布函数,  $F_2(x)$  为连续型分布函数

证: 只考虑  $\sum_{n \in \mathbb{Z}} b_n \in (0, 1)$ , 定义  $\alpha \triangleq F_d(+\infty) \in (0, 1)$  以及  $F_1(x) \triangleq \frac{1}{\alpha} F_d(x) \Rightarrow F_1(+\infty) = 1$

因此  $F_1(x)$  为离散型分布函数

因此， $F_1(x)$  为左连续函数

同理，定义  $F_2(x) \triangleq \frac{1}{F} F_C(x) \Rightarrow F_2(+\infty) = 1$ ，故  $F_2(x)$  为连续型分布函数

$$\text{则 } F(x) = F_A(x) + F_C(x) = \alpha F_1(x) + (1-\alpha) F_2(x)$$

### 定义（绝对连续型分布函数AC）

设  $F(x)$  为一个分布函数，如果  $F(x)$  为一个 AC 函数，即

$\forall -\infty < x_1 < y_1 < \dots < x_m < y_m < +\infty$  ( $m \geq 1$ ) 及  $\varepsilon > 0$ ,  $\exists \delta > 0$ , s.t.

$$\sum_{i=1}^m |y_i - x_i| < \delta \Rightarrow \sum_{i=1}^m |F(y_i) - F(x_i)| < \varepsilon, \text{ 则称 } F(x) \text{ 为一个 AC 型分布函数}$$

注：如果  $F(x)$  为一个 AC 型分布函数  $\Rightarrow \exists$  一个非负  $f \in L^1(\mathbb{R})$ , 使

$$\int_{x_1}^{x_2} f(x) dx = F(x_2) - F(x_1), \forall x_1 < x_2$$

$$(\text{或 } \int_{-\infty}^x f(y) dy = F(x) - F(-\infty) = F(x), \forall x)$$

$$\text{此外, } \|f\|_{L^1(\mathbb{R})} \triangleq \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = F(+\infty) - F(-\infty) = 1 - 0 = 1$$

以后称  $f$  为 AC 型分布函数  $F(x)$  的密度函数

### 定义（奇异型分布函数）：

设  $F(x)$  为一个分布函数，如果  $F' = 0$ , 则  $F(x)$  为奇异型分布函数

进一步，若  $F(x)$  还是连续的，则称  $F(x)$  为连续奇异分布函数

注：任何离散型分布函数都是奇异型分布函数

• 连续奇异型分布函数：Cantor 分布函数

### 定理（单调函数的 Leb 分解）

设  $f(x)$  为一个单调函数且  $f(-\infty) = 0$

记  $f'$  为  $f$  的导数 (if exists), 则

(i) 定义  $S \triangleq \{x \in \mathbb{R} : f'(x) \in [0, +\infty)\}$ , 有  $m(S^c) = 0$  ( $m$  表示 Lebesgue 测度)

(ii)  $f' \in L^1(\mathbb{R})$ , 并且  $\forall x_1 < x_2$ , 有  $\int_{x_1}^{x_2} f'(x) dx \leq f(x_2) - f(x_1)$

其中当  $f$  为 AC 时，等号成立

(iii) 定义  $f^-(x) = \int_{-\infty}^x f'(y) dy$  (AC 函数)

$$f_s(x) \triangleq f(x) - f_{ac}(x)$$

则  $f_{ac}$  和  $f_s$  都单增, 且  $f'_{ac} = f'$  a.e. 和  $f'_s = 0$  a.e.

定理 (分布函数的Lebesgue分解) 设  $F(x)$  为一个分布函数, 则

$$\exists \alpha_1, \alpha_2 \in [0, 1], \text{s.t. } F(x) = \alpha_1 F_{al}(x) + \alpha_2 F_{ac}(x) + (1-\alpha_1-\alpha_2) F_{cs}(x)$$

其中,  $F_{al}(x)$  为离散型分布函数

$F_{ac}(x)$  为AC型分布函数

$F_{cs}(x)$  为连续奇异分布函数

$$\text{证: } F(x) = \alpha F_1(x) + (1-\alpha) F_2(x)$$

其中  $F_1$  为离散型分布函数,  $F_2$  连续分布函数

由单调函数的Leb一分解, 得到  $\hat{F}_2(x) = \hat{F}_{ac}(x) + \hat{F}_{cs}(x)$

其中  $\hat{F}_{ac}(x) \triangleq \int_{-\infty}^x F'_2(y) dy$ ,  $\hat{F}_{cs}(x) \triangleq F_2(x) - \hat{F}_{ac}(x)$

注意到  $\hat{F}_{ac}(x)$  单增, AC 且  $\hat{F}_{ac}(-\infty) = 0$  以及  $\hat{F}_{ac}(+\infty) = \int_{-\infty}^{+\infty} F'_2(y) dy \leq F_2(+\infty) - F_2(-\infty) = 1$

另外,  $\hat{F}_{cs}(x)$  单增, 且  $\hat{F}'_{cs} = F'_2 - \hat{F}'_{ac} = F'_2 - F'_2 = 0$  a.e.

$\hat{F}_{cs}(x)$  还是连续的且  $\hat{F}_{cs}(-\infty) = F_2(-\infty) - \hat{F}_{ac}(-\infty) = 0$  以及

$\hat{F}_{cs}(+\infty) = F_2(+\infty) - \hat{F}_{ac}(+\infty) = 1 - \hat{F}_{ac}(+\infty) \in [0, 1]$

设  $\beta = \hat{F}_{ac}(+\infty) \in (0, 1)$ , 定义

$F_{ac}(x) \triangleq \frac{1}{\beta} \hat{F}_{ac}(x) \Rightarrow F_{ac}(x)$  为AC分布函数

$F_{cs}(x) \triangleq \frac{1}{1-\beta} \hat{F}_{cs}(x) \Rightarrow F_{cs}(x)$  为连续奇异分布函数

### §3. 积分(数学期望)

问题:  $X(\omega): (\Omega, \mathcal{F}) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathcal{B}_{\mathbb{R}})$  为  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  下的r.v., 如何定义  $X$  关于  $P$  的积分

$$E(X) = \int_{\Omega} X dP, \int_{\Omega} X(\omega) |P(d\omega)$$

Step 1: 设 r.v.  $X$  为非负简单r.v., 即存在一个  $\Omega$  划分  $\{A_n\}_{n \geq 1} \subset \mathcal{F}$ , 以及  $b_n > 0$ , 有

$$X(\omega) = \sum_{n=1}^{\infty} b_n \mathbf{1}_{A_n}(\omega)$$

$$\text{定义 } \int_{\Omega} X dP = \int_{\Omega} X(\omega) | P(d\omega) = \int_{\Omega} \sum_{n \geq 1} b_n 1_{A_n}(\omega) | P(d\omega) = \sum_{n \geq 1} b_n \int_{\Omega} 1_{A_n}(\omega) | P(d\omega)$$

$$E(X) \triangleq \sum_{n \geq 1} b_n P(A_n) \in [0, +\infty]$$

Step2. 设  $X$  为非负 r.v., 则存在一系列非负简单 r.v.  $\{X_n\}_{n \geq 1}$ , 使

$$X_n(\omega) \uparrow X(\omega), \forall \omega \in \Omega \text{ as } n \rightarrow \infty$$

$$\text{定义 } E(X) = \begin{cases} \lim_{n \rightarrow \infty} E(X_n) & \text{极限存在} \\ +\infty & \text{otherwise} \end{cases}$$

Step3. 设  $X$  为任意 r.v., 则  $X = X^+ - X^-$ , 定义

$$\text{定义 } E(X) \triangleq E(X^+) - E(X^-)$$

注: 若 r.v.  $X$  的  $E(X)$  存在, 称  $X$  是可积的

$$\begin{aligned} \text{进一步, 定义 } L^p(\mathcal{F}) &\triangleq \{X: (\Omega, \mathcal{F}) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathcal{B}_{\mathbb{R}}) \text{ 为 r.v. : } E(|X|^p) < +\infty\}, p \geq 1 \\ &= \{X \in \mathcal{F}: E(|X|^p) < +\infty\} \end{aligned}$$

$X \in L^p(\mathcal{F})$ , 则  $X$  是可积的

$$\cdot \text{ 若 } X, Y \in L^1(\mathcal{F}), a, b \in \mathbb{R} \Rightarrow E(aX + bY) = aE(X) + bE(Y)$$

$$\text{若 } X \in L^1(\mathcal{F}) \text{ 且 } X \geq 0 \text{ a.e. (i.e. } P(X \geq 0) = 1) \Rightarrow E(X) \geq 0$$

$$X = 0 \text{ a.e. } \Rightarrow E(X) = 0$$

$$\text{若 } X, Y \in L^1(\mathcal{F}) \text{ 且 } X \geq Y \text{ a.e. } \Rightarrow E(X) \geq E(Y)$$

$$X \text{ 可积} \Leftrightarrow E(|X|) < +\infty$$

$$\text{若 } X \in L^1(\mathcal{F}), A \in \mathcal{F}. \text{ 若 } a \leq X(\omega) \leq b, \forall \omega \in A, \text{ 则 } P(A) \leq E(X1_A) \leq bP(A)$$

$$\text{若 } X \in L^1(\mathcal{F}) \Rightarrow |E(X)| \leq E(|X|)$$

例. 设  $X \in L^1(\mathcal{F})$  且  $X \geq 0$  a.e. 定义  $\mu(A) \triangleq E(X1_A)$ ,  $A \in \mathcal{F}$

则  $\mu: \mathcal{F} \rightarrow [0, +\infty)$  为一个有限测度, 即

$$(1) \mu(\emptyset) = 0$$

$$(2) \{A_n\} \subset \mathcal{F}, A_i \cap A_j = \emptyset \Rightarrow E(X1_{\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n}) = \sum_{n=1}^{\infty} E(X1_{A_n})$$

$$(3) \mu(\Omega) = E(X) \in [0, +\infty)$$

定理(单调收敛定理) 设  $\{X_n\}_{n \geq 1}$  为  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  下的一列非负(可积) r.v.s 且

$$X_n \uparrow \text{a.e. } n \rightarrow \infty, \text{ 则 } E[\lim_{n \rightarrow \infty} X_n] = \lim_{n \rightarrow \infty} E[X_n]$$

注:  $X_0 \leq X_n, \forall n \geq 1, \text{a.e. 其中 } X_0 \in L'(\mathcal{F}) \text{ 令 } Y_n \triangleq X_n - X_0 \Rightarrow Y_n \uparrow, Y_n \geq 0, \text{a.e.}$   
(此时没有非负性)

Fatou 定理: 设  $\{X_n\}_{n \geq 1}$  为  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  下的一列非负(可积) r.v.s.

$$\text{则 } E[\liminf_{n \rightarrow \infty} X_n] \leq \liminf_{n \rightarrow \infty} E[X_n]$$

证明:  $\lim_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega) = \lim_{n \rightarrow \infty} \inf_{m \geq n} X_m(\omega)$

定义  $Y_n = \inf_{m \geq n} X_m$  故  $Y_n \uparrow \lim_{n \rightarrow \infty} X_n$  a.e.,  $0 \leq Y_n \leq X_n, \forall n \geq 1$

$$\text{由 MCT, } E[\liminf_{n \rightarrow \infty} X_n] = E[\liminf_{n \rightarrow \infty} Y_n] \stackrel{\text{MCT}}{=} \liminf_{n \rightarrow \infty} E[Y_n] \leq \liminf_{n \rightarrow \infty} E[X_n]$$

定理(控制收敛定理 DCT)

设  $\{X_n\}_{n \geq 1}$  为  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  下的一列(可积) r.v.s, 满足:

(i)  $\forall n \geq 1, |X_n| \leq Y$  a.e., 其中  $Y \in L'(\mathcal{F})$

(ii)  $X_n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} X$ , 其中  $X$  为 r.v. ( $P(\lim_{n \rightarrow \infty} X_n = X) = 1$ )

$$\text{则 } E[\lim_{n \rightarrow \infty} X_n] = \lim_{n \rightarrow \infty} E[X_n]$$

证明:  $Y \pm X_n \geq 0$  a.e.

利用 Fatou 定理, 有  $E[\liminf_{n \rightarrow \infty} (X_n + Y)] \leq \liminf_{n \rightarrow \infty} E[X_n + Y] \Rightarrow E[\liminf_{n \rightarrow \infty} X_n] \leq \liminf_{n \rightarrow \infty} E[X_n]$

$$E[\liminf_{n \rightarrow \infty} (Y - X_n)] \leq \liminf_{n \rightarrow \infty} E[Y - X_n] \Rightarrow \liminf_{n \rightarrow \infty} E[X_n] \leq E[\liminf_{n \rightarrow \infty} X_n]$$

$$\text{由 (ii) } E[\lim_{n \rightarrow \infty} X_n] = E[\lim_{n \rightarrow \infty} X_n]$$

$$\text{故 } E[\lim_{n \rightarrow \infty} Y_n] = \lim_{n \rightarrow \infty} E[X_n]$$

注: 有界收敛定理 BCT: 在 DCT 中, r.v.  $Y = M$  常数

引理: 设  $X \in L'(\mathcal{F})$  且  $X$  非负(a.e.), 假设  $A \in \mathcal{F}$  且  $P(A) = 0$  ( $\cap A \in \mathcal{N}$ )

则  $\int_X \mathbf{1}_A dP = 0$

则有  $E[X1_A] = 0$

证明：定义  $X_n \triangleq X \wedge n, n \geq 1 = \min\{X, n\}$  故  $X_n \uparrow X$  且  $0 \leq X_n \leq n$  (a.e.)

于是  $0 \leq E[X_n 1_A] \leq n P(A) = 0 \Rightarrow \forall n \geq 1, E[X_n 1_A] = 0$

$$\therefore E[X 1_A] = E[\lim_{n \rightarrow \infty} X_n 1_A] \stackrel{\text{MCT}}{=} \lim_{n \rightarrow \infty} E[X_n 1_A] = 0$$

注：非负  $X \in L^1(\mathcal{F})$ , 若  $A \in \mathcal{F}$  且  $P(A) > 0 \Rightarrow \mu(A) \triangleq E[X 1_A] = 0$

称  $\mu$  关于  $P$  是 绝对连续的, 记  $\mu \ll P$

[AC 连续  $F(x) = \int_0^x f(y) dy, f \in L^1(\mathbb{R})$  非负,

定义  $\mu(A) \triangleq \int_A f(y) dy \Rightarrow \mu \ll dx \Rightarrow \exists$  非负 Radon-Nikodym 导数  $\frac{d\mu}{dx} = f$ ]

习题：设  $X \in L^1(\mathcal{F})$  且  $X$  非负, 如果  $A_n \in \mathcal{F}$  且  $P(A_n) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$ , 则  $\lim_{n \rightarrow \infty} E[X 1_{A_n}] = 0$

引理：设  $X \in L^1(\mathcal{F})$  且  $X > 0$  a.e. on  $A \in \mathcal{F}$  ( $P(A \cap \{X \leq 0\}) = 0$ )

如果  $E[X 1_A] = 0$ , 则  $P(A) = 0$

$$\text{证: } P(A) = P(A \cap \{X > 0\}) + P(A \cap \{X \leq 0\}) = P(A \cap \{X > 0\})$$

下证  $P(A \cap \{X > 0\}) = 0$ .

事实上, 定义  $A_0 \triangleq \{X > 0\}, A_n \triangleq \{X > \frac{1}{n}\}, \forall n \geq 1$  故  $A_n \uparrow A_0 = \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n$

故  $0 \leq \frac{1}{n} P(A \cap A_n) \leq E[X 1_{A \cap A_n}] \leq E[X 1_A] = 0$

$\Rightarrow P(A \cap A_n) = 0$

$$\therefore P(A \cap \{X > 0\}) = P(A \cap \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n) = P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} (A \cap A_n)\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(A \cap A_n) = 0$$

注：设  $X \in L^1(\mathcal{F})$  且  $X > 0$  a.e. (on  $\Omega$ ), 则  $\mu(A) \triangleq E[X 1_A] = 0 \Rightarrow P(A) = 0$

$\Rightarrow P \ll \mu$     }  
 $\mu \ll P$     } 称  $\mu$  与  $P$  是相互等价的, 记  $\mu \sim P$

推论1：设  $X \in L^1(\mathcal{F})$  且 满足  $\forall A \in \mathcal{F}, E[X 1_A] = 0$ , 则  $X = 0$ , a.e.

证：只需证  $P(X \neq 0) = 0$

定义  $A_0 \triangleq \{X > 0\}$ , 则  $X > 0$  on  $A_0$

又由于  $A_0 \in \mathcal{F}$ , 由条件  $E[X 1_{A_0}] = 0$

故由上述引理  $P(A_0) = 0$  (i.e.  $P(X > 0) = 0$ )

下证  $P(X < 0) = 0$ :

事实上, 定义  $\hat{A}_0 \triangleq \{X < 0\}$ , 故  $X - X > 0$  on  $\hat{A}_0$

$\hat{A}_0 \in \mathcal{F}$ , 由条件  $E[(-X)1_{\hat{A}_0}] = -E[X1_{\hat{A}_0}] = 0$

故由上述引理  $P(\hat{A}_0) = 0$  (i.e.  $P(X < 0) = 0$ )

推论2: 设  $X_1, X_2$  为  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  下两个 r.v. 且满足存在  $p > 0$

使得  $E[|X_1 - X_2|^p] = 0$

则  $X_1 = X_2$  a.e. ( $\bar{P} | P(X_1 = X_2) = 1$ )

证明: 只需证  $P(X_1 - X_2 \neq 0) = 0$

定义  $A_0 = \{X_1 \neq X_2\}$ , 则  $|X_1 - X_2|^p > 0$  on  $A_0$

又由于  $A_0 \in \mathcal{F}$ , 由题设  $E[X1_{A_0}] = E[|X_1 - X_2|^p 1_{\{X_1 \neq X_2\}}] = E[|X_1 - X_2|^p] = 0$

由上述引理  $P(A_0) = 0$ , 故  $P(X_1 \neq X_2) = 0$

推论3: 设  $X_1, X_2$  为  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  下两个可积 r.v.s 且满足

$\forall A \in \mathcal{F}, E[X_1 1_A] \leq E[X_2 1_A]$ , 则  $X_1 \leq X_2$  a.e.

(不抄)

例. 设  $X \in L^1(\mathcal{F})$  且  $X$  非负, 则

$$E[X] = \int_{\Omega} X(\omega) P(d\omega) = \int_{\Omega} \left( \int_0^{X(\omega)} 1 dt \right) P(d\omega) = \int_{\Omega} \left( \int_0^{+\infty} 1_{\{X(\omega) \geq t\}} dt \right) P(d\omega)$$

$$\xrightarrow{\text{Fubini}} \int_0^{+\infty} \left( \int_{\Omega} 1_{\{X(\omega) \geq t\}} P(d\omega) \right) dt = \int_0^{+\infty} P(X \geq t) dt$$

## §4. 变量变换公式

定理 (变量变换公式): 设  $X: (\Omega, \mathcal{F}) \rightarrow (S, \mathcal{S})$  为  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  下一个 r.v.

以及  $h: (S, \mathcal{S}) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathcal{B}_{\mathbb{R}})$  为可测函数, 且满足  $h(x) \in L^1(\mathcal{F})$

$$\text{则 } E[h(X)] = \int_{\Omega} h(X)(\omega) P(d\omega) = \int_S h(x) \tilde{P}_X(dx)$$

其中  $P_X$  为 r.v.  $X$  的分布

特别地, 当  $(S, \mathcal{S}) = (\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$ , 则  $E[h(x)] = \int_{\mathbb{R}} h(x) P_X(dx) = \int_{\mathbb{R}} h(x) F_X(dx)$

其中  $F_X(x) \triangleq P_X((-\infty, x])$ ,  $x \in \mathbb{R}$  为 r.v.  $X$  的分布函数

证明: Step 1: 设  $h(x) = 1_B(x)$ ,  $x \in S$ , 其中  $B \in \mathcal{S}$

于是,  $E[h(x)] = E[1_B(x)] = P(X \in B) = P_X(B) = \int_S 1_B(x) P_X(dx) = \int_S h(x) P_X(dx)$

Step 2: 设  $h(x)$  为一个非负简单函数, 即存在  $S$  中的一个划分  $\{B_n\}_{n \geq 1} \subset \mathcal{S}$

以及常数  $a_n > 0$ ,  $\forall n \geq 1$ , 使  $h(x) = \sum_{n \geq 1} a_n 1_{B_n}(x)$ ,  $x \in S$ , 于是

$$E[h(x)] = E\left[\sum_{n \geq 1} a_n 1_{B_n}(x)\right] \xrightarrow{\text{MCT}} \sum_{n \geq 1} E[a_n 1_{B_n}(x)] = \sum_{n \geq 1} a_n P(X \in B_n)$$

$$= \sum_{n \geq 1} a_n \int_S 1_{B_n}(x) P_X(dx) \xrightarrow{\text{MCT}} \int_S \sum_{n \geq 1} a_n 1_{B_n}(x) P_X(dx) = \int_S h(x) P_X(dx)$$

Step 3: 设  $h$  为非负可测函数, 则存在一系列非负简单函数  $\{h_n\}_{n \geq 1}$ , 使

$h_n(x) \uparrow h(x)$ ,  $n \rightarrow \infty$ ,  $\forall x \in S$

$$\xrightarrow{\text{由 Step 2 和}} E[h_n(x)] = \int_S h_n(x) P_X(dx), \forall n \geq 1$$

$$\xrightarrow{\text{MCT}} E[h(x)] = \int_S h(x) P_X(dx)$$

Step 4: 设  $h$  为任意实值可测函数, 则  $h(x) = h^+(x) - h^-(x)$ ,  $x \in S$

$$\begin{aligned} \xrightarrow{\text{由 Step 3 得}} E[h^+(x)] &= \int_S h^+(x) P_X(dx) \\ E[h^-(x)] &= \int_S h^-(x) P_X(dx) \end{aligned} \quad \left. \begin{array}{l} \text{线性性} \\ \Rightarrow E[h(x)] = \int_S h(x) P_X(dx) \end{array} \right.$$

例. 设  $X$  为实值连续型 r.v., 即  $\exists$  非负  $f \in L^1(\mathbb{R})$  且  $\|f\|_{L^1(\mathbb{R})} = 1$  并满足

$$F_X(x) = \int_{-\infty}^x f(y) dy \quad (\text{AC 分布函数})$$

则  $X$  的分布率为  $P_X(B) = \int_B f(y) dy$ , 于是  $P_X(dx) = F_X(dx) = f(x) dx$

由变量变换公式有  $E[h(x)] = \int_{\mathbb{R}} h(x) F_X(dx) = \int_{\mathbb{R}} h(x) f(x) dx$

例. 设  $X$  为一个取值  $\{a_n, n \in \mathbb{N}\}$  的离散型 r.v. 且其分布律  $b_n = P(X = a_n)$ ,  $\forall n \geq 1$

则  $X$  的分布函数  $F_X(x) = \sum_{n \in \mathbb{N}^+} b_n 1_{[a_n, +\infty)}(x)$ ,  $x \in \mathbb{R}$

$X$  的分布  $P_X$  为  $P_X = \sum_{n \in \mathbb{N}^+} b_n \delta_{a_n}$ , 其中  $\delta_{a_n}$  为 Dirac-delta 测度

$$\text{即 } P_X(B) = \sum_{n \in \mathbb{N}^+} b_n \delta_{a_n}(B) = \sum_{n \in \mathbb{N}^+} b_n I_B(a_n)$$

$$\begin{aligned}\text{由变量变换公式得 } E[h(X)] &= \int_{\mathbb{R}} h(x) \sum_{n \in \mathbb{N}^+} b_n \delta_{a_n}(dx) \\ &= \sum_{n \in \mathbb{N}^+} b_n \int_{\mathbb{R}} h(x) \delta_{a_n}(dx) = \sum_{n \in \mathbb{N}^+} b_n \cdot h(a_n)\end{aligned}$$

老师所谓“记不记无所谓”的部分：

定义 (push forward measure):

设  $T: (S_1, \mathcal{S}_1) \rightarrow (S_2, \mathcal{S}_2)$  为一个可测映射，对于给定的  $(S_1, \mathcal{S}_1)$  上一个测度  $\mu$ ，

$$\text{定义 } (T_\# \mu)(B) \triangleq \mu(T^{-1}(B)), \forall B \in \mathcal{S}_2$$

称  $T_\# \mu$  为测度  $\mu$  关于  $T$  的 push forward measure

注：设  $X: (\Omega, \mathcal{F}) \rightarrow (S, \mathcal{S})$  为  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  下 r.v.，则  $X$  的分布  $P_X$  为  $P$

关于  $r.v. X$  的 push forward measure  $(P_X(B) \triangleq P(X^{-1}(B)), \forall B \in \mathcal{S})$

定理 (变量变换公式)：

设  $h$  为定义在  $(S, \mathcal{S})$  上的一个可测函数，则

$h$  关于  $T_\# \mu$  是可积的  $\Leftrightarrow h \circ T$  关于  $\mu$  是可积的。

$$\text{进一步, 有 } \int_{S_2} h d(T_\# \mu) = \int_{S_1} h \circ T d\mu$$

注：取  $T=X$  r.v.  $\mu=P$ ,  $T_\# \mu=P_X$ ,  $(S_1, \mathcal{S}_1)=(\Omega, \mathcal{F})$ ,  $(S_2, \mathcal{S}_2)=(S, \mathcal{S})$

$$\Rightarrow \int_S h dP_X = \int_{\Omega} h \circ X dP$$

· 设  $(S_1, \mathcal{S}_1)=(S_2, \mathcal{S}_2)=(S, \mathcal{S})$  且及  $T: (S, \mathcal{S}) \rightarrow (S, \mathcal{S})$  可测，

若定义在  $(S, \mathcal{S})$  上的测度  $\mu$  满足  $T_\# \mu=\mu$

则称  $\mu$  关于  $T$  是不变的(或  $\mu$  为  $T$  的不变测度)

例. 取  $(S, \mathcal{S})=(\mathbb{R}, \mathcal{B}_{\mathbb{R}})$ ,  $T^a(x) \triangleq x+a, \forall x \in \mathbb{R}$  (translation map)

设  $m$  为  $\mathcal{B}_{\mathbb{R}}$  上 Lebesgue 测度,  $\forall B \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}}$

$$(T^a_\# m)(B) = m((T^a)^{-1}(B)) = m(\{x \in \mathbb{R} : x+a \in B\}) = m(B-a) = m(B)$$

$\Rightarrow T^a m = m$ , 即 Lebesgue 测度为  $T^a$  的一个不变测度

## §5. 独立性

### 定义(丁代表的独立性)

设  $H, G \subset \mathcal{F}$  为两个  $\sigma$ -代数, 如果  $\forall H \in H$  和  $G \in G$ , 有

$P(H \cap G) = P(H)P(G)$ , 称  $H$  和  $G$  是相互独立的

### 定义(r.v. 的独立性)

设  $X, Y$  为  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  下两个 r.v.s, 如果  $\mathcal{J}(X)$  与  $\mathcal{J}(Y)$  独立, 则

称 r.v.s  $X$  与  $Y$  相互独立.

例. 设  $X = I_A, Y = I_B, A, B \in \mathcal{F}$ , 则  $\mathcal{J}(X) = \{\emptyset, \Omega, A, A^c\}, \mathcal{J}(Y) = \{\emptyset, \Omega, B, B^c\}$

$A$  与  $B$  独立  $\Leftrightarrow \mathcal{J}(X)$  与  $\mathcal{J}(Y)$  独立

### 定义(多个事件的独立性)

设  $\{A_n\}_{n \geq 1} \subset \mathcal{F}$ , 如果对任意正整数  $L \geq 1$ , 以及互不相同  $i_1, \dots, i_L$

$\subset \{1, 2, \dots, n\}$ , 满足  $P(\bigcap_{k=1}^L A_{i_k}) = \prod_{k=1}^L P(A_{i_k})$

则称  $A_n, n \geq 1$  为相互独立的.

### 定义(任意个集类独立性)

设  $\{A_\alpha\}_{\alpha \in I}$  为一族集类且  $A_\alpha \subset \mathcal{F}$  ( $\alpha \in I$ ,  $I$  可以不可数)

如果对正整数  $L \geq 1$  以及互不相同  $i_1, \dots, i_L \in I$ , 满足

$P(\bigcap_{k=1}^L A_{i_k}) = \prod_{k=1}^L P(A_{i_k}), \forall A_{i_k} \in A_{i_k}$

定理: 设  $G_i \triangleq \mathcal{J}(A_i) \subset \mathcal{F}, i = 1, \dots, n$ , 如果  $A_1, A_2, \dots, A_n$  为相互独立的元素, 则  $G_1, \dots, G_n$  相互独立.

证明: 对正整数  $L \leq n-1$  以及互不相同  $i_1, \dots, i_L \in \{1, 2, \dots, n-1\}$

定义  $H \triangleq \bigcap_{k=1}^L A_{i_k}, \forall A_{i_k} \in A_{i_k}$

于是:  $H \in G_{i_1} \cap G_{i_2} \cap \dots \cap G_{i_L} \triangleq \bigcap_{k=1}^L G_{i_k} \cap H = G_{i_1} \cap G_{i_2} \cap \dots \cap G_{i_L} \cap H = G_{i_1} \cap G_{i_2} \cap \dots \cap G_{i_L}$

再定义  $\forall G \in \mathcal{G}_n = \mathcal{T}(A_n)$ ,  $\mu_1(G) = P(H \cap G)$ ,  $\mu_2(G) = P(H \cap G^c)$

则  $\mu_1$  与  $\mu_2$  为  $\mathcal{G}_n$  上的两个有限测度且  $\mu_1(\Omega) = \mu_2(\Omega) = P(H)$

由于  $A_1, A_2, \dots, A_n$  相互独立, 则  $\mu_1 = \mu_2$  on  $A_n$  (\*)

下证  $\mu_1 = \mu_2$  on  $\mathcal{G}_n = \mathcal{T}(A_n)$ :

事实上, 定义  $\mathcal{L} \triangleq \{G \in \mathcal{G}_n \mid \mu_1(G) = \mu_2(G)\}$ , 可验证为入类

$$\text{由 (*) 和 } A_n \subset \mathcal{L} \xrightarrow{\mathcal{L} \subset \mathcal{G}_n} \left. \begin{array}{l} \mathcal{G}_n = \mathcal{T}(A_n) \subset \mathcal{L} \\ \mathcal{L} \subset \mathcal{G}_n \end{array} \right\} \Rightarrow \mathcal{L} = \mathcal{G}_n$$

$$\text{即 } \forall G \in \mathcal{G}_n = \mathcal{T}(A_n) \Rightarrow P(H \cap G) = P(H)P(G)$$

(自己想)  $\Rightarrow A_1, \dots, A_{n-1}, G_n$  独立

$\Rightarrow \mathcal{G}_n, A_1, \dots, A_{n-1}$  独立

用同样方法可得  $\mathcal{G}_n, A_1, \dots, A_{n-2}, G_{n-1}$  独立

$\Rightarrow \dots \Rightarrow \mathcal{G}_1, \dots, \mathcal{G}_n$  独立

推论: 设  $\mathcal{G}_\alpha \triangleq \mathcal{T}(A_\alpha) (\subset \mathcal{J})$ ,  $\alpha \in I$  (可以不可数), 如果  $\{A_\alpha\}_{\alpha \in I}$  为相互独立的元素, 则  $\{\mathcal{G}_\alpha\}_{\alpha \in I}$  为相互独立

问题: 设  $X_1, \dots, X_n$  为  $(\Omega, \mathcal{J}, P)$  下实值 r.v.s, 则

$$X_1, \dots, X_n \text{ 相互独立} \Leftrightarrow P(X_1 \leq x_1, \dots, X_n \leq x_n) = \prod_{k=1}^n P(X_k \leq x_k), \forall x_k \in \mathbb{R}, k=1, 2, \dots, n$$

Pf.  $X_1, \dots, X_n$  相互独立  $\Leftrightarrow \mathcal{T}(X_1), \dots, \mathcal{T}(X_n)$  相互独立

$\Rightarrow$  若  $\mathcal{T}(X_1), \dots, \mathcal{T}(X_n)$  相互独立, 则  $\forall B_k \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}}, k=1, 2, \dots, n$

$$P\left(\bigcap_{k=1}^n X_k^{-1}(B_k)\right) = \prod_{k=1}^n P(X_k^{-1}(B_k))$$

取  $B_k = (-\infty, x_k] \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}}, k=1, \dots, n$  P.F.

$\Leftarrow$  若  $P(X_1 \leq x_1, \dots, X_n \leq x_n) = \prod_{k=1}^n P(X_k \leq x_k), \forall x_k \in \mathbb{R}, k=1, \dots, n$  (\*)

定义  $A_k \triangleq \{X_k \in (-\infty, x]\} : x \in \mathbb{R}\}, k=1, \dots, n$ , 则  $A_1, \dots, A_n$  都是元素

由 (\*) 和  $A_1, \dots, A_n$  相互独立

注意到  $\mathcal{T}(X_k) = \mathcal{T}(A_k)$

由上面推理得  $\mathcal{T}(X_1) = \mathcal{T}(A_1), \dots, \mathcal{T}(X_n) = \mathcal{T}(A_n)$  相互独立

习题：设  $X_1, \dots, X_n$  为  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  下的相互独立的 r.v.s

且设  $f_k: (\mathbb{S}, \mathcal{S}) \rightarrow (\mathbb{T}, \mathcal{T})$  可测映射， $k=1, \dots, n$ ，则

$f_1(X_1), f_2(X_2), \dots, f_n(X_n)$  相互独立

证明：注意到  $f_k \circ X_k: (\Omega, \mathcal{F}) \rightarrow (\mathbb{T}, \mathcal{T})$  是 r.v.， $k=1, 2, \dots, n$

需证  $f_1 \circ X_1, \dots, f_n \circ X_n$  相互独立，此等价于  $\mathcal{J}(f_1 \circ X_1), \dots, \mathcal{J}(f_n \circ X_n)$  相互独立

事实上， $\forall C_k \in \mathcal{T}$ ,  $k=1, \dots, n$ ，有

$$P\left(\bigcap_{k=1}^n (f_k \circ X_k)^{-1}(C_k)\right) = P\left(\bigcap_{k=1}^n X_k^{-1}(f_k^{-1}(C_k))\right)$$

由于  $f_k: (\mathbb{S}, \mathcal{S}) \rightarrow (\mathbb{T}, \mathcal{T})$  是可测的，故  $f_k^{-1}(C_k) \in \mathcal{S}$

又由  $X_1, \dots, X_n$  的独立性，

$$P\left(\bigcap_{k=1}^n X_k^{-1}(f_k^{-1}(C_k))\right) = \prod_{k=1}^n P(X_k^{-1}(f_k^{-1}(C_k))) = \prod_{k=1}^n P((f_k \circ X_k)^{-1}(C_k))$$

定理：设  $i \geq 1$  (正整数) 及  $m(i) \geq 1$  (正整数)，假设  $\{\mathcal{F}_{ij}\}_{j \geq 1, j=1 \dots m(i)}$  为相互独立的  $\mathcal{J}$ -代数，对任意  $i \geq 1$ ，

定义  $\mathcal{F}_i \triangleq \bigvee_{j=1}^{m(i)} \mathcal{F}_{ij} = \mathcal{J}\left(\bigcup_{j=1}^{m(i)} \mathcal{F}_{ij}\right)$

则  $\{\mathcal{F}_i\}_{i \geq 1}$  相互独立

注：

$$\begin{pmatrix} \mathcal{F}_{11} & \mathcal{F}_{12} & \cdots & \mathcal{F}_{1m(1)} \\ \mathcal{F}_{21} & \mathcal{F}_{22} & \cdots & \mathcal{F}_{2m(2)} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \mathcal{F}_{n1} & \mathcal{F}_{n2} & \cdots & \mathcal{F}_{nm(n)} \end{pmatrix} \xrightarrow{\vee} \mathcal{F}_1$$
$$\xrightarrow{\vee} \mathcal{F}_2$$
$$\xrightarrow{\vee} \mathcal{F}_n$$

证明：对任意  $i \geq 1$ ，定义  $Q_i \triangleq \bigcap_{j=1}^{m(i)} E_j : E_j \in \mathcal{F}_{ij}\}$

则  $\{Q_i\}_{i \geq 1}$  为相互独立的 r.v.s 且  $\mathcal{J}(Q_i) = \mathcal{F}_i$

$\Rightarrow \{\mathcal{F}_i\}_{i \geq 1}$  相互独立

定理：设  $X_1, \dots, X_n, \dots$  为  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  下的一列 r.v.s，则

(i) 如果  $\forall n \geq 1$ ,  $\sigma(X_1, \dots, X_n)$  与  $\sigma(X_{n+1})$  独立, 则有  $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$  相互独立

(ii) 如果  $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$  相互独立, 则有  $\sigma(X_1, \dots, X_n)$  与  $T_n^X \triangleq \sigma(X_i : i > n)$  相互独立

证明: (i) 由题设和  $\forall n \geq 1$  以及  $\forall B \in \mathcal{S}^{\otimes n}$  和  $C \in \mathcal{S}$  有

$$\begin{aligned} X_k: (\Omega, \mathcal{F}) &\rightarrow (S, \mathcal{S}) \text{ r.v.} \\ (X_1, \dots, X_n): (\Omega, \mathcal{F}) &\rightarrow (S^n, \mathcal{S}^{\otimes n}) \end{aligned}$$

$$P((X_1, \dots, X_n)^{-1}(B) \cap X_{n+1}^{-1}(C)) = P((X_1, \dots, X_n)^{-1}(B)) P(X_{n+1}^{-1}(C))$$

取  $B = \prod_{k=1}^n B_k$ ,  $B_k \in \mathcal{S}$ , 则有  $(X_1, \dots, X_n)^{-1}(\prod_{k=1}^n B_k) = \prod_{k=1}^n (X_k^{-1}(B_k))$   
 $(B_1 \times B_2 \times \dots \times B_n)$

$$\text{于是 } P\left(\prod_{k=1}^n X_k^{-1}(B_k) \cap X_{n+1}^{-1}(C)\right) = P\left(\prod_{k=1}^n X_k^{-1}(B_k)\right) P(X_{n+1}^{-1}(C))$$

$$\text{取 } n=1, P(X_1^{-1}(B) \cap X_2^{-1}(C)) = P(X_1^{-1}(B)) P(X_2^{-1}(C))$$

$$\text{取 } n=2, P(X_1^{-1}(B_1) \cap X_2^{-1}(B_2) \cap X_3^{-1}(C)) = P(X_1^{-1}(B_1) \cap X_2^{-1}(B_2)) P(X_3^{-1}(C))$$

$$= P(X_1^{-1}(B_1)) P(X_2^{-1}(B_2)) \cdot P(X_3^{-1}(C))$$

...

$$\forall n \geq 1, P\left(\prod_{k=1}^n X_k^{-1}(B_k) \cap X_{n+1}^{-1}(C)\right) = \prod_{k=1}^n P(X_k^{-1}(B_k)) \cdot P(X_{n+1}^{-1}(C))$$

$\Rightarrow \sigma(X_1), \dots, \sigma(X_n), \dots$  相互独立

(ii) 注意到  $\begin{pmatrix} \sigma(X_1) & \sigma(X_2) & \dots & \sigma(X_n) \\ \sigma(X_{n+1}) & \sigma(X_{n+2}) & \dots & \sigma(X_{n+d}) \end{pmatrix} \xrightarrow{\bigcup_{j=1}^n \sigma(X_j)} \sigma\left(\bigcup_{j=1}^n \sigma(X_j)\right) = \sigma(X_1, \dots, X_n)$   
 $\xrightarrow{\bigcup_{j=1}^d \sigma(X_{n+j})} \sigma\left(\bigcup_{j=1}^d \sigma(X_{n+j})\right) = \sigma(X_{n+1}, \dots, X_{n+d})$

由  $\sigma(X_1), \dots, \sigma(X_n), \dots$  相互独立,

故  $\forall d \geq 1$ ,  $\sigma(X_1, \dots, X_n)$  与  $\sigma(X_{n+1}, \dots, X_{n+d})$  相互独立

因此,  $\sigma(X_1, \dots, X_n)$  与  $\bigcup_{d=1}^{\infty} \sigma(X_{n+1}, \dots, X_{n+d})$  相互独立

又注意到  $\bigcup_{d=1}^{\infty} \sigma(X_{n+1}, \dots, X_{n+d})$  是π类 (需注意  $\{\sigma(X_{n+1}, \dots, X_{n+d})\}_{d \geq 1}$  是过滤)

于是  $\sigma(X_1, \dots, X_n)$  与  $\sigma\left(\bigcup_{d=1}^{\infty} \sigma(X_{n+1}, \dots, X_{n+d})\right) = T_n^X$  相互独立

$$T_n^X = \sigma(X_{n+1}, X_{n+2}, \dots) = \sigma\left(\bigcup_{d=1}^{\infty} \sigma(X_{n+1}, \dots, X_{n+d})\right)$$

定理 (Kolmogorov 0-1律) 设  $X_1, \dots, X_n, \dots$  为  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  下列相互独立的 r.v.s, 定义  $T^X \triangleq \bigcap_{n=1}^{\infty} T_n^X = \bigcap_{n=1}^{\infty} \sigma(X_i : X_i > n)$  (尾σ-代数)

$$T^X = \sigma(X_{n+1}, X_{n+2}, \dots) = \sigma\left(\bigcup_{d=1}^{\infty} \sigma(X_{n+1}, \dots, X_{n+d})\right)$$

$\forall x_1, x_2, \dots \in \mathbb{R}$ ,  $P(T^X \in \{x_1, x_2, \dots\}) = 0$  或  $1$

$\forall H \in \mathcal{T}^X - \{\emptyset\}$ ,  $P(H) = 0$  or  $1$

证明. 只需证  $T^X$  与  $T^Y$  相互独立

$$(\Rightarrow \forall H \in T^X, P(H \cap H) = P(H)^2 \Rightarrow P(H) = P(H)^2 \Rightarrow P(H) = 0 \text{ or } 1)$$

$\mathcal{T}(X_1, \dots, X_n)$  与  $T_n^X$  独立,  $\forall n \geq 1$

$\Rightarrow \mathcal{T}(X_1, \dots, X_n)$  与  $\bigcap_{k=1}^{\infty} T_k^X$  独立, 即  $\mathcal{T}(X_1, \dots, X_n)$  与  $T^X$  独立,  $\forall n \geq 1$

$\Rightarrow \bigcup_{n=1}^{\infty} \mathcal{T}(X_1, \dots, X_n)$  与  $T^X$  独立

由于  $\bigcup_{n=1}^{\infty} \mathcal{T}(X_1, \dots, X_n)$  为元素

$\Rightarrow \mathcal{T}\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} \mathcal{T}(X_1, \dots, X_n)\right)$  与  $T^X$  独立

取  $\mathcal{T}(X_1, X_2, \dots)$  与  $T^X$  独立

又由于  $T^X \subset \mathcal{T}(X_1, X_2, \dots)$

故  $T^X$  与  $T^Y$  独立

注: 事件形式的 Kolmogorov 0-1 律: 设  $A_1, \dots, A_n, \dots$  为列相互独立的事件,

$$\text{则 } P\left(\lim_{n \rightarrow \infty} A_n\right) = 0 \text{ or } 1$$

定义  $X_n = 1_{A_n}, n \geq 1$ , 则  $X_1, \dots, X_n, \dots$  是相互独立.

定义尾  $\sigma$ -代数  $T^X = \bigcap_{n=1}^{\infty} \mathcal{T}(X_i, i > n)$ , 则  $\lim_{n \rightarrow \infty} A_n \in T^X$  (自证)

## §6. 乘积测度

定义(可测矩形): 设  $(\Omega_i, \mathcal{F}_i), i=1, 2$  为两个可测空间, 称  $A \times B$  ( $A \in \mathcal{F}_1, B \in \mathcal{F}_2$ )

为一个可测矩形

记所有可测矩形全体为  $R \triangleq \{A \times B : A \in \mathcal{F}_1, B \in \mathcal{F}_2\}$

注:  $\forall A \times B, C \times D \in R$ , 则  $(A \times B) \cap (C \times D) = (A \cap C) \times (B \cap D) \in R \Rightarrow R$  为元素

$$\cdot \forall A \times B \in R, \text{ 则 } (A \times B)^c = (A^c \times B) \cup (A \times B^c) \cup (A^c \times B^c)$$

定义(乘积  $\sigma$ -代数): 设  $(\Omega_i, \mathcal{F}_i), i=1, 2$  为两个可测空间

称  $\mathcal{T}(R)$  为  $\mathcal{F}_1$  与  $\mathcal{F}_2$  的乘积  $\sigma$ -代数, 以后记  $\mathcal{F}_1 \otimes \mathcal{F}_2 \triangleq \mathcal{T}(R)$

注:  $(\Omega_1 \times \Omega_2, \mathcal{F}_1 \otimes \mathcal{F}_2)$  一可测空间,  $\forall E \in \mathcal{F}_1 \otimes \mathcal{F}_2$ , 则  $\pi_1^{-1}E$  是  $\mathcal{F}_1$  可测的.

任何可测矩形都是可测的

定义(截口)设  $E \subset \Omega_1 \times \Omega_2$ , 则

称  $E_{w_1} \triangleq \{w \in \Omega_2 : (w_1, w) \in E\} \subset \Omega_2$ ,  $\forall w_1 \in \Omega_1$  为  $E$  的  $w_1$ -截口 ( $w_1$ -section)

称  $E_{w_2} \triangleq \{w \in \Omega_1 : (w, w_2) \in E\} \subset \Omega_1$ ,  $\forall w_2 \in \Omega_2$  为  $E$  的  $w_2$ -截口 ( $w_2$ -section)

引理: 设  $E \subset \Omega_1 \times \Omega_2$  且  $E \in \mathcal{F}_1 \otimes \mathcal{F}_2$ , 则  $E_{w_1} \in \mathcal{F}_2$ ,  $\forall w_1 \in \Omega_1$ ,  $E_{w_2} \in \mathcal{F}_1$ ,  $\forall w_2 \in \Omega_2$ .

证明: 注意到  $\forall E \in R$ , 存在  $A \in \mathcal{F}_1$ ,  $B \in \mathcal{F}_2$ , s.t.  $E = A \times B$

$$\text{则 } \forall w_1 \in \Omega_1, E_{w_1} = (A \times B)_{w_1} = \{w \in \Omega_2 : (w_1, w) \in A \times B\} = \begin{cases} B, & w_1 \in A \\ \emptyset, & w_1 \notin A \end{cases}$$

$$\text{同理, } \forall w_2 \in \Omega_2, E_{w_2} = \begin{cases} A, & w_2 \in B \\ \emptyset, & w_2 \notin B \end{cases}$$

定义  $M \triangleq \{E \subset \Omega_1 \times \Omega_2 : E_{w_1} \in \mathcal{F}_2, \forall w_1 \in \Omega_1, E_{w_2} \in \mathcal{F}_1, \forall w_2 \in \Omega_2\}$

容易验证  $M$  为  $\sigma$ -代数 (自证), 进一步, 有  $R \subset M$

$$\Rightarrow \sigma(R) \subset M, \text{ 此即 } \mathcal{F}_1 \otimes \mathcal{F}_2 \subset M$$

引理:  $\forall m, n \geq 1, \mathcal{B}_{\mathbb{R}^m} \otimes \mathcal{B}_{\mathbb{R}^n} = \mathcal{B}_{\mathbb{R}^{m+n}}$

证明:  $\mathcal{B}_{\mathbb{R}^m} \otimes \mathcal{B}_{\mathbb{R}^n} = \sigma(\{A \times B : A \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}^m}, B \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}^n}\})$

$$\mathcal{B}_{\mathbb{R}^{m+n}} = \sigma(\{\mathbb{R}^{m+n} \text{ 中开集}\}) = \sigma(\{\mathbb{R}^{m+n} \text{ 中闭集}\})$$

下证  $\mathcal{A}_1 \triangleq \{A \times B : A \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}^m}, B \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}^n}\} \subset \mathcal{B}_{\mathbb{R}^{m+n}}$

注意到  $\{A \times B : A \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}^m}, B \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}^n}\} = \{A \times \mathbb{R}^n : A \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}^m}\} \cap \{\mathbb{R}^m \times B : B \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}^n}\}$

下证  $\{A \times \mathbb{R}^n : A \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}^m}\} \subset \mathcal{B}_{\mathbb{R}^{m+n}}, \{\mathbb{R}^m \times B : B \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}^n}\} \subset \mathcal{B}_{\mathbb{R}^{m+n}}$

定义  $M \triangleq \{A \times \mathbb{R}^n : A \times \mathbb{R}^n \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}^{m+n}}\}$  —  $\sigma$ -代数

另一方面,  $\{\mathbb{R}^m \text{ 中开集}\} \subset M \Rightarrow \mathbb{R}^m = \sigma(\{\mathbb{R}^m \text{ 中开集}\}) \subset M$

下证  $\{\mathbb{R}^{m+n} \text{ 中开集}\} \subset \mathcal{B}_{\mathbb{R}^m} \otimes \mathcal{B}_{\mathbb{R}^n}$

或  $\{\mathbb{R}^{m+n} \text{ 中闭集}\} \subset \mathcal{B}_{\mathbb{R}^m} \otimes \mathcal{B}_{\mathbb{R}^n}$

注意到  $\prod_{k=1}^{m+n} [a_k, b_k] = \prod_{k=1}^m [a_k, b_k] \times \prod_{k=m+1}^{m+n} [a_k, b_k] \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}^m} \otimes \mathcal{B}_{\mathbb{R}^n}$

## 下面定义乘积测度

设  $(\Omega_i, \mathcal{F}_i)$ ,  $i=1, 2$ , 为两个可测空间  $V_i$  为  $(\Omega_i, \mathcal{F}_i)$  上一个  $\sigma$ -有限测度

Step1: 在  $R = \{A \times B : A \in \mathcal{F}_1, B \in \mathcal{F}_2\}$  上定义一个集函数

$$\forall E = A \times B \in R, \text{ 定义 } V(E) = V(A \times B) \triangleq V(A) \times V(B)$$

Step2: 定义  $A \triangleq \{\bigcup_{k=1}^m A_k \times B_k : A_k \in \mathcal{F}_1, B_k \in \mathcal{F}_2, k=1, \dots, m, m \geq 1\}$

其中,  $\bigcup_{k=1}^m$  表示互不相交可测矩形的并

则  $A$  为代数

引理: 设  $A \times B \in R$  且  $A \times B = \bigcup_{k=1}^{\infty} A_k \times B_k$ , 其中  $A_k \in \mathcal{F}_1, B_k \in \mathcal{F}_2, k \geq 1$

$$\text{则 } V(A \times B) = \sum_{k=1}^{\infty} V(A_k \times B_k) = \sum_{k=1}^{\infty} V(A_k) \times V(B_k)$$

证明: 由于  $A \times B = \bigcup_{k=1}^{\infty} A_k \times B_k$ , 由  $1_{A \times B}(w_1, w_2) = 1_{\bigcup_{k=1}^{\infty} A_k \times B_k}(w_1, w_2) = \sum_{k=1}^{\infty} 1_{A_k \times B_k}(w_1, w_2) = \sum_{k=1}^{\infty} 1_{A_k}(w_1) 1_{B_k}(w_2)$

$$\Rightarrow 1_A(w_1) 1_B(w_2) = \sum_{k=1}^{\infty} 1_{A_k}(w_1) 1_{B_k}(w_2)$$

$$\Rightarrow 1_A(w_1) \int_{\Omega_2} 1_B(w_2) V_2(dw_2) = \int_{\Omega_2} \sum_{k=1}^{\infty} 1_{A_k}(w_1) 1_{B_k}(w_2) V_2(dw_2)$$

$$\text{LHS} = 1_A(w_1) V_2(B)$$

$$\text{RHS: 由 MCT, 有 } \int_{\Omega_2} \sum_{k=1}^{\infty} 1_{A_k}(w_1) 1_{B_k}(w_2) V_2(dw_2) = \sum_{k=1}^{\infty} 1_{A_k}(w_1) \int_{\Omega_2} 1_{B_k}(w_2) V_2(dw_2) \\ = \sum_{k=1}^{\infty} 1_{A_k}(w_1) V_2(B_k)$$

$$\text{故 } 1_A(w_1) V_2(B) = \sum_{k=1}^{\infty} 1_{A_k}(w_1) V_2(B_k)$$

$$\text{同理, } V_1(A) V_2(B) = \sum_{k=1}^{\infty} V_1(A_k) V_2(B_k)$$

$$\Rightarrow \text{Step1 } V \text{ 定义 } V(A \times B) = \sum_{k=1}^{\infty} V(A_k \times B_k)$$

下面将  $V$  从  $R$  延拓到  $A$  上, 即  $\forall E \in A$ , 则  $\exists m, \text{s.t. } E = \bigcup_{k=1}^m A_k \times B_k$

$$\text{定义 } V(E) = V(\bigcup_{k=1}^m A_k \times B_k) \triangleq \sum_{k=1}^m V(A_k \times B_k)$$

由上面引理及其证明方法, 可证  $V$  在代数  $A$  上满足可列可加性

定理: 设  $(\Omega_i, \mathcal{F}_i)$ ,  $i=1, 2$  为两个可测空间,  $V_i$  为  $(\Omega_i, \mathcal{F}_i)$  上的一个  $\sigma$ -有限测度, 则

存在唯一  $(\Omega_1 \times \Omega_2, \mathcal{F}_1 \otimes \mathcal{F}_2)$  上的  $\sigma$ -有限测度  $V$ , 使得

$$V(\bigcup_{k=1}^m A_k \times B_k) = \sum_{k=1}^m V_1(A_k) \times V_2(B_k), \text{ 其中 } A_k \in \mathcal{F}_1, B_k \in \mathcal{F}_2, k=1, \dots, m$$

证明: 用 Carathéodory 延拓定理, ① 定义在  $A$  上的  $V$  满足可列可加性

$$\textcircled{2} \quad \mathcal{T}(R) = \mathcal{T}(A) = \mathcal{F}_1 \otimes \mathcal{F}_2$$

注：以后记  $V_1 \times V_2 \triangleq V$

定理: 设  $X_i: (\Omega, \mathcal{F}) \rightarrow (S_i, \mathcal{S}_i)$  为  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  上的 r.v.,  $i=1, \dots, n$ , 则

$$X_1, \dots, X_n \text{ 相互独立} \Leftrightarrow P_{(X_1, \dots, X_n)} = P_{X_1} \times \dots \times P_{X_n} \text{ on } S_1 \times \dots \times S_n$$

证明：不失一般性，取  $n=2$

(i) 假设  $X_1, X_2$  相互独立，则  $\mathcal{T}(X_1)$  与  $\mathcal{T}(X_2)$  相互独立，因此，

$$\forall B_k \in S_k, k=1, 2, \text{ 有 } P(X_1^{-1}(B_1) \cap X_2^{-1}(B_2)) = P(X_1^{-1}(B_1))P(X_2^{-1}(B_2))$$

$$\text{注意即 } P(X_1^{-1}(B_1) \cap X_2^{-1}(B_2)) = P((X_1, X_2)^{-1}(B_1 \times B_2)) = P_{(X_1, X_2)}(B_1 \times B_2)$$

$$P(X_1^{-1}(B_1))P(X_2^{-1}(B_2)) = P_{X_1}(B_1) \times P_{X_2}(B_2)$$

$$\text{故 } P_{(X_1, X_2)}(B_1 \times B_2) = (P_{X_1} \times P_{X_2})(B_1 \times B_2), \text{ 即 } P_{(X_1, X_2)} = P_{X_1} \times P_{X_2} \text{ on } R$$

$$\text{因为 } R \text{ 为良基，由二一入定理，} P_{(X_1, X_2)} = P_{X_1} \times P_{X_2} \text{ on } \mathcal{T}(R)$$

### Kolmogorov 连拓定理

定义:  $\mathbb{R}^\infty \triangleq \{X = (X_1, X_2, \dots) : X_i \in \mathbb{R}, i \geq 1\}$

$(\mathbb{R}^{\mathbb{N}})$

$R = \{ \{X = (X_1, \dots, X_n) \in \mathbb{R}^\infty : X_i \in B_i \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}}, i=1, \dots, n\} : n \geq 1 \}$

柱集

$\mathcal{B}_c \triangleq \mathcal{T}(R)$

于是  $(\mathbb{R}^\infty, \mathcal{B}_c)$  为一个可测空间

定理:  $\forall n \geq 1$ , 设  $\mu_n$  为  $(\mathbb{R}^n, \mathcal{B}_{\mathbb{R}^n})$  上一个概率测度且满足

$$\underline{\mu_{n+1}(B_1 \times \dots \times B_n \times \mathbb{R})} = \mu_n(B_1 \times \dots \times B_n) \quad \text{其中, } B_i \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}}, i=1, \dots, n$$

则  $\exists ! (\mathbb{R}^\infty, \mathcal{B}_c)$  上的概率测度  $\mu_\infty$ , s.t.

$$\mu_\infty(\{X = (X_1, \dots, X_n) \in \mathbb{R}^\infty : X_i \in B_i, i=1, \dots, n\}) = \mu_n(B_1 \times \dots \times B_n)$$

Fubini 定理: 设  $\nu$  为  $(\Omega_1, \mathcal{F}_1)$  上的  $\mathcal{T}$ -有限测度 ( $\mathcal{T}=1, 2$ ), 以及  $\mu \triangleq \nu \times \nu_2$

设  $h: \Omega_1 \times \Omega_2 \rightarrow \mathbb{R}$  为一个  $\mathcal{F}_1 \otimes \mathcal{F}_2$ -可测函数且满足

(i)  $h$  非负 或 (ii)  $\int_{\Omega_1 \times \Omega_2} |h| d\mu < +\infty$ , 则

$$\int h(u_1, u_2) d\mu(u_1, u_2) = \int \left( \int h(u_1, u_2) d\nu_2(u_2) \right) d\nu_1(u_1)$$

$$\int_{S_1 \times S_2} h(\omega_1, \omega_2) \nu_1(d\omega_1) \nu_2(d\omega_2) = \int_{S_2} \left( \int_{S_1} h(\omega_1, \omega_2) \nu_1(d\omega_1) \right) \nu_2(d\omega_2)$$

注: 设  $X: (\Omega, \mathcal{F}) \rightarrow (S_1, \mathcal{S}_1)$ ,  $Y: (\Omega, \mathcal{F}) \rightarrow (S_2, \mathcal{S}_2)$  为  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  下两个独立 r.v.s, 则  $P_{(X,Y)} = P_X \times P_Y$  on  $S_1 \otimes S_2$

设  $h: S_1 \times S_2 \rightarrow \mathbb{R}$  为可测函数满足(i) 非负或(ii)  $E[|h(X, Y)|] < +\infty$ ,

$$\begin{aligned} E[h(X, Y)] &= \int_{S_1 \times S_2} h(x, y) P_{(X,Y)}(dx, dy) = \int_{S_1} \left( \int_{S_2} h(x, y) P_{Y|X}(dy) \right) P_X(dx) \\ &= \int_{S_2} \left( \int_{S_1} h(x, y) P_{X|Y}(dx) \right) P_{Y|X}(dy) \end{aligned}$$

特别地, 如果  $h(x, y) = f(x) \cdot g(y), \forall i$

$$E[f(X)g(Y)] = E[f(X)] \cdot E[g(Y)]$$