

1. A less trivial question: (using Ex. 2.3.3)

Given a sequence of distribution function  $\{F_j\}$ . how to construct a sequence of independent R.V.  $\{X_j\}$  (on the same probability space) s.t.  $X_j \sim F_j$

proof :

由 Ex 2.3.3. 只要证在  $[0,1]$  上  $\exists$  一列均匀分布的 R.V.  $X_j \sim U(0,1)$  再  $F_j^{-1}(X_j)$  即可.

构造  $b_n: [0,1] \mapsto \{0,1\} \quad (n \geq 1)$

$$b_n(x) = \begin{cases} 0 & , \quad \frac{i}{2^{n-1}} \leq x < \frac{2i+1}{2^n} , \quad \mathbb{Z}_i \\ 1 & , \quad \frac{2i+1}{2^n} \leq x < \frac{i+1}{2^{n-1}} , \quad \mathbb{Z}_i \end{cases} \quad (\text{Rademacher function})$$

[0,1]上测度  $P$  取 Lebesgue 测度.

例 1 证明  $\{b_n\}$  为独立同分布的 R.V.  $P(b_j=1)=P(b_j=0)=\frac{1}{2}$

$$\boxed{\text{Def.}} \quad X = \sum_{j=1}^{\infty} 2^{-j} b_j \sim U(0,1)$$

将  $V$  划分为可数个可数集  $S_n$ , 利用  $b_j (j \in S_n)$  构造  $X_n \sim U(0,1)$ .

then,  $X_n$  i.i.d.  $\sim U(0,1)$ .

Remark: 可用高等概率论中的 乘积测度, 扩张定理 证明.

涉及到 无穷个测度的乘积.

Ex 1.7.3:

Ex 1.7.3: 3. A symmetric random walk takes place on the integers  $0, 1, 2, \dots, N$  with absorbing barriers at 0 and  $N$ , starting at  $k$ . Show that the probability that the walk is never absorbed is zero.

proof: (法一) 设  $P_k = P(\text{从 } k \text{ 出发, 永远不会被吸收})$

$$n-] \quad \begin{cases} P_k = \frac{1}{2} P_{k-1} + \frac{1}{2} P_{k+1} \\ P_0 = P_N = 0 \end{cases} \approx P_k = P_{k+1} \cdot P(\text{第一步向右}) + P_{k-1} \cdot P(\text{第一步向左})$$

$$\Rightarrow P_k = 0.$$

(法二): lemma: 一个均匀硬币重复扔, 则  $P(\exists n \geq 1: \text{第 } n \text{ 次为 H}) = 1$ .  
更一般的,  $\forall$  H, T 组成的有限序列, 在无穷次扔硬币中出现  
的概率为 1.

proof of lemma: 1°  $P(\forall n \geq 1: \text{第 } n \text{ 次不为 H}) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(\text{前 } n \text{ 次无 H})$   

$$= \lim_{n \rightarrow \infty} 2^{-n} = 0$$

2° 给定一个有限序列  $S$ , 记长度为  $k$ . (例  $S = \{H, T, T\}, k=3$ )

$$\begin{aligned} P(S \text{ 出现}) &= \lim_{n \rightarrow \infty} P(S \text{ 出现在前 } nk \text{ 次中}) \\ &\geq \lim_{n \rightarrow \infty} P(\exists 1 \leq m \leq n \text{ s.t. } (m-1)k+1 \sim mk \text{ 之间为 } S) \\ &= 1 - \lim_{n \rightarrow \infty} P(\forall 1 \leq m \leq n, \text{ s.t. } (m-1)k+1 \sim mk \text{ 之间不为 } S) \\ &= 1 - \lim_{n \rightarrow \infty} (1 - 2^{-k})^n = 1. \end{aligned}$$

回到原题: 从  $0 \sim N$  之间  $\forall$  位置出发, 当路经出现连续向右走  $N$  步,  
一定会被吸收. (想象撤掉吸收壁)

由引理:  $P(\text{被吸收}) \geq P(\exists \text{ 连续向右 } N \text{ 步}) = 1 \quad \square$

Ex: 甲扔  $n+1$  个硬币, 乙扔  $n$  个硬币,  $H_p$  表示甲抛出正面数.  
求  $P(H_p > H_z)$

sol: 先让甲、乙都扔  $n$  次, 记此时甲正面数  $H'_p$ .

则  $p = P(H_p > H_z) = P(H'_p < H_z) \quad (\text{由对称性})$

则  $P(H'_p = H_z) = 1 - 2p$

$$\begin{aligned} \Rightarrow P(H_p > H_z) &= P(H'_p > H_z) + P(H'_p = H_z, \text{ 甲第 } n+1 \text{ 次正面}) \\ &= p + \frac{1}{2}(1 - 2p) = \frac{1}{2} \end{aligned}$$

§ part 2 拓展内容: 浅谈概率理论与实分析的联系  
§ 可测空间与可测函数.

Definition 1 (abstract measure space)

$X$  某个集合  $\mathcal{F} \subseteq \mathcal{P}(X)$  ( $\mathcal{P}(X)$  为  $X$  幂集)

- ① ( $\sigma$ -algebra)  $\mathcal{F}$  是  $\sigma$ -algebra, iff  $\begin{cases} \emptyset \in \mathcal{F} \\ \mathcal{F} \text{ 对可数并, 取余集封闭} \end{cases}$
- ②  $(X, \mathcal{F})$  称为 measurable space (可测空间)

- ③  $\mu$  称为  $(X, \mathcal{F})$  上的一个测度 iff

$$\begin{cases} \mu: \mathcal{F} \rightarrow [0, \infty] \\ \mu(\emptyset) = 0 \\ \mu(\bigcup_j E_j) = \sum \mu(E_j), \quad E_j \text{ disjoint} \end{cases}$$

此时称  $(X, \mathcal{F}, \mu)$  为测度空间.

Rmk: 测度  $\mu$  分类:

$$\text{finite (有限测度)} \Leftrightarrow \mu(X) < \infty$$

$$\sigma\text{-finite} \Leftrightarrow \exists E_j, \text{ s.t. } X = \bigcup_j E_j, \mu(E_j) < \infty, \forall j.$$

Example: 实分析中 Lebesgue 测度:  $(\mathbb{R}^n, \underbrace{\mathcal{L}(\mathbb{R}^n)}_{\text{可测集}}, m) \supseteq \sigma\text{-finite}.$   
 $(\mathbb{R}^n, \mathcal{B}(\mathbb{R}^n), m)$

概率空间  $(\Omega, \mathcal{F}, P) \leftarrow \text{finite}$

Def 2 (可测函数)

$$f: (X, \mathcal{M}, \mu) \rightarrow (Y, \mathcal{N}, \nu)$$

$f$  称为  $(\mathcal{M}, \mathcal{N})$  可测, iff  $\forall E \in \mathcal{N}, f^{-1}(E) \in \mathcal{M}$

特别地,  $(Y, \mathcal{N}, \nu) \stackrel{\text{取}}{=} (\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}), m)$  时,

$f$  称为可测的

Def: 定义 R.V.  $X$  诱导的  $\sigma$ -alg. 记为  $\sigma(X)$   
 $\sigma(X) := \{X^{-1}(A) : A \in \mathcal{B}(\mathbb{R})\}$   
 ( $\sigma(X)$  的概念在独立性的定义中会充分用到)

Dynkin  $\pi$ - $\lambda$  theorem

$\mathcal{L}$  为族  $\subseteq \mathcal{P}(\Omega)$

def:  $\pi$  system: closed under finite intersection

$\lambda$  system:  $\mathcal{L}$  is a  $\lambda$ -system  $\Leftrightarrow$   $\begin{cases} 1^\circ \Omega \in \mathcal{L} \\ 2^\circ A \in \mathcal{L} \Rightarrow A^c \in \mathcal{L} \\ 3^\circ n \neq m, A_n \cap A_m = \emptyset \\ A_n \in \mathcal{L} \Rightarrow \bigcup_n A_n \in \mathcal{L} \end{cases}$

Thm:  $\mathcal{P}$  为  $\pi$ -system.  $\mathcal{L}$  为  $\lambda$ -system. 且  $\mathcal{P} \subseteq \mathcal{L} \Rightarrow \sigma(\mathcal{P}) \subseteq \mathcal{L}$

proof: (Durrett A.1.4)

application: (1) 如果  $P_1, P_2$  是  $(\Omega, \mathcal{B})$  上两个测度.  $\mathcal{P}$  是一个  $\pi$ -system, 且  $P_1(A) = P_2(A), \forall A \in \mathcal{P}$ .

那么有  $P_1(A) = P_2(A), \forall A \in \sigma(\mathcal{P})$

proof:  $\mathcal{L} = \{A \in \mathcal{B} \mid P_1(A) = P_2(A)\}$

claim:  $\mathcal{L}$  is a  $\lambda$ -system.

since:  $1^\circ P_1(\Omega) = P_2(\Omega) = 1, \Omega \in \mathcal{L}$

$2^\circ \forall A \in \mathcal{L}, P_1(A) = P_2(A)$

$\therefore P_1(\Omega) = P_1(A \cup A^c) = P_1(A) + P_1(A^c)$

$\therefore P_1(A^c) = 1 - P_1(A) = 1 - P_2(A) = P_2(A^c)$

得到  $A^c \in \mathcal{L}$

$3^\circ$  disjoint 集合列  $A_i, A_i \in \mathcal{L}$

$P_1(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} P_1(A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} P_2(A_i)$

$= P_2(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i)$

即  $\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \in \mathcal{L}$

$\therefore \mathcal{L}$  为  $\lambda$ -system.

$\mathcal{P}$  为  $\pi$ -system.

由 Dynkin 定理, 得到  $\sigma(\mathcal{P}) \subseteq \mathcal{L}$

(2) 令  $\Omega = \mathbb{R}$ . 若  $P_1, P_2$  为  $(\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$  上的概率测度,  
且 对应分布函数相等, 即:  $F_1(x) = P_1((-\infty, x]) = F_2(x)$   
则 在  $\mathcal{B}(\mathbb{R})$  上有这两个概率测度相同,  $P_1 = P_2$ .

proof, 令  $\mathcal{P} = \{(-\infty, x] : x \in \mathbb{R}\}$ .  $\mathcal{P}$  为  $\pi$ -system.

由 Borel 集定义,  $\sigma(\mathcal{P}) = \mathcal{B}(\mathbb{R})$ .

由 (1),  $P_1 = P_2$  在  $\sigma(\mathcal{P}) = \mathcal{B}(\mathbb{R})$  上成立.

Remark: 此引理说明, 定义在实数上的概率测度可以由分布函数唯一确定.

"Probability theory is a measure theory  
with a soul"

— M. Kac