

# 高等概率论讨论班 (第 6 次)

## 独立性与乘积空间

统计 91 董晟渤, 2193510853

西安交通大学数学与统计学院

日期: 2022 年 3 月

### 目录

<b>1</b>	<b>独立性</b>	<b>1</b>
1.1	事件的独立 . . . . .	1
1.2	随机元的独立 . . . . .	3
1.3	随机变量的独立 . . . . .	4
<b>2</b>	<b>乘积空间</b>	<b>7</b>

## 1 独立性

### 1.1 事件的独立

以下设  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  为概率空间, 首先讨论事件与事件  $\sigma$ -域的独立性 (参考苏淳的定义).

- 设事件  $A, B \in \mathcal{F}$ , 若

$$\mathbb{P}(AB) = \mathbb{P}(A) \cdot \mathbb{P}(B),$$

则称事件  $A$  与事件  $B$  独立;

- 设事件  $A_1, A_2, \dots, A_n \in \mathcal{F}$ , 若对任意的  $2 \leq k \leq n$ , 以及对任意的  $1 \leq i_1 \leq i_2 \leq \dots \leq i_k \leq n$ , 都有

$$\mathbb{P}(A_{i_1} A_{i_2} \cdots A_{i_k}) = \mathbb{P}(A_{i_1}) \cdot \mathbb{P}(A_{i_2}) \cdots \mathbb{P}(A_{i_k}),$$

则称事件  $A_1, A_2, \dots, A_n$  独立;

- 设事件列  $\{A_n\} \subset \mathcal{F}$ , 若对任意的  $n \geq 2$ ,  $\{A_n\}$  中的  $n$  个事件都独立, 则称事件列  $\{A_n\}$  为**独立事件列**;

- 设子事件  $\sigma$ -域  $\mathcal{A} \subset \mathcal{F}$ , 事件  $B \in \mathcal{F}$ , 若对任意的  $A \in \mathcal{A}$ , 事件  $A$  与事件  $B$  独立, 也即

$$\mathbb{P}(AB) = \mathbb{P}(A) \cdot \mathbb{P}(B), \quad \forall A \in \mathcal{A},$$

则称事件  $\sigma$ -域  $\mathcal{A}$  与事件  $B$  **独立**;

- 设子事件  $\sigma$ -域  $\mathcal{A}, \mathcal{B} \subset \mathcal{F}$ , 若对任意的  $A \in \mathcal{A}, B \in \mathcal{B}$ , 事件  $A$  与事件  $B$  独立, 也即

$$\mathbb{P}(AB) = \mathbb{P}(A) \cdot \mathbb{P}(B), \quad \forall A \in \mathcal{A}, \quad \forall B \in \mathcal{B},$$

则称事件  $\sigma$ -域  $\mathcal{A}$  与事件  $\sigma$ -域  $\mathcal{B}$  **独立**;

- 设子事件  $\sigma$ -域  $\mathcal{A}_1, \mathcal{A}_2, \dots, \mathcal{A}_n \subset \mathcal{F}$ , 若对任意的  $A_1 \in \mathcal{A}_1, A_2 \in \mathcal{A}_2, \dots, A_n \in \mathcal{A}_n$ , 事件  $A_1, A_2, \dots, A_n$  独立, 则称事件  $\sigma$ -域  $\mathcal{A}_1, \mathcal{A}_2, \dots, \mathcal{A}_n$  独立.

我们也可以通过独立来生成  $\sigma$ -域.

**命题 1.1.** 设  $B \in \mathcal{F}$ , 则

$$\mathcal{A} = \{A \in \mathcal{F} : A \text{ 与 } B \text{ 独立}\}$$

为  $\sigma$ -域.

**证明.** 首先验证对补的封闭性. 设  $A \in \mathcal{A}$ , 则  $A$  与  $B$  独立, 也即  $\mathbb{P}(AB) = \mathbb{P}(A) \cdot \mathbb{P}(B)$ . 注意到  $\Omega$  的划分  $\Omega = A \cup A^C$ , 由概率的可加性得

$$\mathbb{P}(B) = \mathbb{P}(BA) + \mathbb{P}(BA^C) = \mathbb{P}(B) \cdot \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(BA^C),$$

因此

$$\mathbb{P}(BA^C) = \mathbb{P}(B) \cdot (1 - \mathbb{P}(A)) = \mathbb{P}(B) \cdot \mathbb{P}(A^C),$$

这便说明了  $A^C$  与  $B$  独立, 从而  $A^C \in \mathcal{A}$ . 接下来验证对有限并的封闭性, 在这里分为两步:

- 若  $A_1, A_2, \dots, A_n \in \mathcal{A}$  互不相交, 则对任意的  $1 \leq k \leq n$ ,  $A_k$  与  $B$  独立, 由概率的可加性得

$$\begin{aligned} \mathbb{P}\left(B \bigcup_{k=1}^n A_k\right) &= \mathbb{P}\left(\bigcup_{k=1}^n BA_k\right) = \sum_{k=1}^n \mathbb{P}(BA_k) \\ &= \mathbb{P}(B) \cdot \sum_{k=1}^n \mathbb{P}(A_k) = \mathbb{P}(B) \cdot \mathbb{P}\left(\bigcup_{k=1}^n A_k\right), \end{aligned}$$

这便说明了  $\bigcup_{k=1}^n A_k$  与  $B$  独立;

- 对于一般情形, 只需证明  $n = 2$  的情况. 设  $A_1, A_2 \in \mathcal{A}$ , 且  $A_1 \cap A_2 \neq \emptyset$ , 可以证明  $A_1 \cap A_2$  与  $B$  独立.

最后验证对可数并的封闭性. 设  $\{A_n\} \in \mathcal{A}$ , 则对任意的  $n \geq 1$ ,  $A_n$  与  $B$  独立. 构造集合  $C_n = \bigcup_{k=1}^n A_k$ , 则  $\{C_n\} \in \mathcal{A}$  单调上升, 且  $\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n = \lim_{n \rightarrow \infty} C_n$ . 此时  $\{BC_n\}$  也是单调上升的, 由概率的下连续性得

$$\begin{aligned} \mathbb{P}\left(B \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) &= \mathbb{P}\left(\lim_{n \rightarrow \infty} BC_n\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(BC_n) = \mathbb{P}(B) \cdot \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(C_n) \\ &= \mathbb{P}(B) \cdot \mathbb{P}\left(\lim_{n \rightarrow \infty} C_n\right) = \mathbb{P}(B) \cdot \mathbb{P}\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right), \end{aligned}$$

这便说明了  $\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n$  与  $B$  独立, 从而  $\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n \in \mathcal{A}$ . 从而  $\mathcal{A}$  是  $\sigma$ -域. □

上述命题说明了独立性对交、并和补等运算的封闭性.

## 1.2 随机元的独立

基于事件的独立性, 我们可以探讨随机变量的独立性. 在此之前, 我们希望将随机变量的概念延拓到一般的随机元 (参考程士宏的定义) 上, 从而能够将随机变量、随机向量和随机过程的讨论放在一起.

**定义 1.1** (随机元). 设  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  是概率空间,  $(\Omega', \mathcal{G})$  是可测空间, 函数  $X : \Omega \rightarrow \Omega'$ , 且

$$X^{-1}(\mathcal{A}) \subset \mathcal{F},$$

则称  $X$  是  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  到  $(\Omega', \mathcal{G})$  的**随机元** (在实变函数中被称为**可测映射**).

- 若  $(\Omega', \mathcal{G}) = (\mathbb{R}, \mathcal{B}_{\mathbb{R}})$ , 则  $X$  是随机变量;
- 若  $(\Omega', \mathcal{G}) = (\mathbb{R}^n, \mathcal{B}_{\mathbb{R}^n})$ , 则  $X$  是随机向量;
- 若  $(\Omega', \mathcal{G}) = (\mathbb{R}^{\infty}, \mathcal{B}_{\mathbb{R}^{\infty}})$ , 则  $X$  是随机过程.

**命题 1.2.** 设随机元  $X : (\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P}) \rightarrow (\Omega', \mathcal{G})$ , 则

$$\sigma(X) := X^{-1}(\mathcal{G})$$

是  $\sigma$ -域.

**证明.** 首先验证对补的封闭性. 设  $A \in \sigma(X)$ , 则存在  $B \in \mathcal{G}$ , 使得  $A = X^{-1}(B)$ . 由  $B^C \in \mathcal{G}$ , 知

$$A^C = (X^{-1}(B))^C = X^{-1}(B^C) \in \sigma(X).$$

接下来验证对可数交的封闭性. 设  $\{A_n\} \subset \sigma(X)$ , 则存在  $\{B_n\} \subset \mathcal{G}$ , 使得对任意的  $n \geq 1$ ,

都有  $A_i = X^{-1}(B_i)$ . 由  $\bigcup_{n=1}^{\infty} B_i \in \mathcal{G}$ , 知

$$\bigcup_{n=1}^{\infty} A_i = \bigcup_{n=1}^{\infty} X^{-1}(B_i) = X^{-1}\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} B_i\right) \in \sigma(X).$$

从而  $\sigma(X)$  是  $\sigma$ -域. □

设随机元  $X : (\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P}) \rightarrow (\Omega_1, \mathcal{G}_1), Y : (\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P}) \rightarrow (\Omega_2, \mathcal{G}_2)$ , 我们可以由  $X^{-1}(\mathcal{G}_1)$  和  $Y^{-1}(\mathcal{G}_2)$  分别生成  $\mathcal{F}$  的子  $\sigma$ -域, 也即  $\sigma(X)$  和  $\sigma(Y)$ . 联想到两个  $\sigma$ -域的独立性, 我们定义:

- 若  $\sigma(X)$  与  $\sigma(Y)$  独立, 则称随机元  $X$  与随机元  $Y$  独立;
- 将上述定义写得更清楚一点. 更具体地说, 若随机元  $X$  与随机元  $Y$  独立, 则对任意的  $A \in \sigma(X), B \in \sigma(Y)$ , 都有事件  $A$  与事件  $B$  独立. 其中,  $A \in \sigma(X) = X^{-1}(\mathcal{G}_1)$  意味着  $C := X(A) \in \mathcal{G}_1$ , 从而  $A = (X \in C)$ ; 类似地,  $B \in \sigma(Y) = Y^{-1}(\mathcal{G}_2)$  意味着  $D := Y(B) \in \mathcal{G}_2$ , 从而  $B = (Y \in D)$ . 由  $A$  与  $B$  的任意性, 知  $C$  与  $D$  也是任意的. 从而, 我们可以给出更具体的定义: 若对任意的  $C \in \mathcal{G}_1, D \in \mathcal{G}_2$ , 都有事件  $(X \in C)$  与事件  $(Y \in D)$  独立, 也即

$$\mathbb{P}(X \in C, Y \in D) = \mathbb{P}(X \in C) \cdot \mathbb{P}(Y \in D),$$

随机元  $X$  与随机元  $Y$  独立.

设  $1 \leq i \leq n$ , 随机元  $X_i : (\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P}) \rightarrow (\Omega_i, \mathcal{G}_i)$ , 在这里同样考虑它们生成的  $\sigma$ -域  $\sigma(X_1), \sigma(X_2), \dots, \sigma(X_n)$ , 我们定义:

- 若  $\sigma(X_1), \sigma(X_2), \dots, \sigma(X_n)$  独立, 则称随机元  $X_1, X_2, \dots, X_n$  独立;
- 类似上面的过程, 若随机元  $X_1, X_2, \dots, X_n$  独立, 则对任意的  $A_1 \in \sigma(X_1), A_2 \in \sigma(X_2), \dots, A_n \in \sigma(X_n)$ , 都有事件  $A_1, A_2, \dots, A_n$  独立. 设  $1 \leq i \leq n$ , 则  $A_i \in \sigma(X_i) = X_i^{-1}(\mathcal{G}_i)$  意味着  $B_i := X_i(A_i) \in \mathcal{G}_i$ , 从而  $A_i = (X_i \in B_i)$ . 从而, 可以定义: 对任意的  $B_1 \in \mathcal{G}_1, B_2 \in \mathcal{G}_2, \dots, B_n \in \mathcal{G}_n$ , 都有事件  $(X_1 \in B_1), (X_2 \in B_2), \dots, (X_n \in B_n)$  独立, 或者简单地写成

$$\mathbb{P}(X_1 \in B_1, X_2 \in B_2, \dots, X_n \in B_n) = \mathbb{P}(X_1 \in B_1) \cdot \mathbb{P}(X_2 \in B_2) \cdots \mathbb{P}(X_n \in B_n),$$

则称随机元  $X_1, X_2, \dots, X_n$  独立. 注意到  $B_i$  可以取到  $\Omega_i$ , 从而上面的等式蕴含了事件  $(X_1 \in B_1), (X_2 \in B_2), \dots, (X_n \in B_n)$  是独立的.

### 1.3 随机变量的独立

我们在这里主要讨论的是随机变量的独立性. 在这里限制  $(\Omega', \mathcal{F}) = (\mathbb{R}, \mathcal{B}_{\mathbb{R}})$ , 给出随机变量的独立性 (参考钟开莱的定义):

**定义 1.2** (随机变量的独立). 设随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n : (\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P}) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathcal{B}_{\mathbb{R}})$ , 如果对任意的  $B_1, B_2, \dots, B_n \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}}$ , 都有

$$\mathbb{P}(X_1 \in B_1, X_2 \in B_2, \dots, X_n \in B_n) = \mathbb{P}(X_1 \in B_1) \cdot \mathbb{P}(X_2 \in B_2) \cdots \mathbb{P}(X_n \in B_n),$$

则称随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$  **独立**.

我们接下来深入探讨随机变量的独立性. 考虑到  $\mathcal{B}_{\mathbb{R}}$  中的集合可以由  $(-\infty, x]$  来生成, 则随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$  独立当且仅当对任意的  $x_1, x_2, \dots, x_n \in \mathbb{R}$ , 都有

$$\mathbb{P}(X_1 \leq x_1, X_2 \leq x_2, \dots, X_n \leq x_n) = \mathbb{P}(X_1 \leq x_1) \cdot \mathbb{P}(X_2 \leq x_2) \cdots \mathbb{P}(X_n \leq x_n).$$

若对  $1 \leq i \leq n$ , 记随机变量  $X_i$  的分布函数  $F_i(x) := \mathbb{P}(X_i \leq x)$ , 并记  $X_1, X_2, \dots, X_n$  的联合分布函数

$$F(x_1, x_2, \dots, x_n) := \mathbb{P}(X_1 \leq x_1, X_2 \leq x_2, \dots, X_n \leq x_n),$$

则随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$  独立当且仅当对任意的  $x_1, x_2, \dots, x_n \in \mathbb{R}$ , 都有

$$F(x_1, x_2, \dots, x_n) = F_1(x_1) \cdot F_2(x_2) \cdots F_n(x_n).$$

由此, 我们分别从三个角度定义了随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$  的独立性: 随机变量所张成的  $\sigma$ -域、随机变量属于某个 Borel 子集的事件和随机变量的分布函数.

**定理 1.3.** 设随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$  独立,  $1 \leq n_1 < n_2 < \dots < n_k = n$ ,  $f_1, f_2, \dots, f_k$  分别为  $n_1$  元,  $n_2 - n_1$  元,  $\dots$ ,  $n_k - n_{k-1}$  元 Borel 可测函数, 则随机变量

$$f_1(X_1, \dots, X_{n_1}), \quad f_2(X_{n_1+1}, \dots, X_{n_2}), \quad \dots, \quad f_k(X_{n_{k-1}+1}, \dots, X_{n_k})$$

独立.

**证明.** 由  $X_1, X_2, \dots, X_n$  独立, 知  $(X_1, \dots, X_{n_1}), (X_{n_1+1}, \dots, X_{n_2}), \dots, (X_{n_{k-1}+1}, \dots, X_{n_k})$  独立. 为了方便, 记

$$Y_1 = f_1(X_1, \dots, X_{n_1}), \quad Y_2 = f_2(X_{n_1+1}, \dots, X_{n_2}), \quad \dots, \quad Y_k = f_k(X_{n_{k-1}+1}, \dots, X_{n_k})$$

对任意的  $B_1, B_2, \dots, B_k \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}}$ , 由  $f_1, f_2, \dots, f_k$  是 Borel 可测函数, 得知  $f_1^{-1}(B_1) \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}^{n_1}}$ ,  $f_i^{-1}(B_i) \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}^{n_i - n_{i-1}}}$  ( $2 \leq i \leq k$ ), 从而

$$\begin{aligned} & \mathbb{P}(Y_1 \in B_1, Y_2 \in B_2, \dots, Y_k \in B_k) \\ &= \mathbb{P}((X_1, \dots, X_{n_1}) \in f_1^{-1}(B_1), \dots, (X_{n_{k-1}+1}, \dots, X_{n_k}) \in f_k^{-1}(B_k)) \\ &= \mathbb{P}[(X_1, \dots, X_{n_1}) \in f_1^{-1}(B_1)] \cdots \mathbb{P}[(X_{n_{k-1}+1}, \dots, X_{n_k}) \in f_k^{-1}(B_k)] \\ &= \mathbb{P}(Y_1 \in B_1) \cdot \mathbb{P}(Y_2 \in B_2) \cdots \mathbb{P}(Y_k \in B_k), \end{aligned}$$

从而  $Y_1, Y_2, \dots, Y_k$  独立. □

**推论.** 设随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$  独立,  $f_1, f_2, \dots, f_n : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  是 Borel 可测函数, 则随机变量  $f_1(X_1), f_2(X_2), \dots, f_n(X_n)$  独立.

证明. 取  $k = n$ ,  $n_i = i$  即可. □

**定理 1.4.** 设随机变量  $X, Y$  独立且可积, 则

$$\mathbb{E}(XY) = \mathbb{E}(X) \cdot \mathbb{E}(Y).$$

证明. 首先设  $X$  和  $Y$  是离散型随机变量, 记  $X = \sum_{i=1}^{\infty} x_i \cdot I_{\{X=x_i\}}$ ,  $Y = \sum_{j=1}^{\infty} y_j \cdot I_{\{Y=y_j\}}$ , 则

$$\mathbb{E}(X) = \sum_{i=1}^{\infty} x_i \cdot \mathbb{P}(X = x_i), \quad \mathbb{E}(Y) = \sum_{j=1}^{\infty} y_j \cdot \mathbb{P}(Y = y_j).$$

由  $X$  与  $Y$  独立知事件  $\{X = x_i\}$  与事件  $\{Y = y_j\}$  独立, 从而

$$\mathbb{P}(X = x_i, Y = y_j) = \mathbb{P}(X = x_i) \cdot \mathbb{P}(Y = y_j).$$

注意到  $\Omega = \bigcup_{i=1}^{\infty} \bigcup_{j=1}^{\infty} \{X = x_i\} \cap \{Y = y_j\}$ , 考虑随机变量  $XY$ , 其在  $\{X = x_i\} \cap \{Y = y_j\}$  上取值为  $x_i y_j$ , 则有

$$XY = \sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=1}^{\infty} x_i y_j \cdot I_{\{X=x_i\} \cap \{Y=y_j\}},$$

并且计算得

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(XY) &= \sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=1}^{\infty} x_i y_j \cdot \mathbb{P}(X = x_i, Y = y_j) \\ &= \sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=1}^{\infty} x_i y_j \cdot \mathbb{P}(X = x_i) \cdot \mathbb{P}(Y = y_j) \\ &= \mathbb{E}(X) \cdot \mathbb{E}(Y), \end{aligned}$$

从而原命题成立; 接下来, 设  $X, Y$  是非负可积随机变量, 对任意的  $n \geq 1$ , 令

$$X_n = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{k}{2^n} \cdot I_{\{\frac{k}{2^n} \leq X < \frac{k+1}{2^n}\}}, \quad Y_n = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{k}{2^n} \cdot I_{\{\frac{k}{2^n} \leq Y < \frac{k+1}{2^n}\}},$$

则  $\{X_n\}$  和  $\{Y_n\}$  是离散型随机变量序列, 且  $X_n \uparrow X$ ,  $Y_n \uparrow Y$ ,  $X_n Y_n \uparrow XY$ , 根据单调收敛定理得  $\mathbb{E}(X_n) \uparrow \mathbb{E}(X)$ ,  $\mathbb{E}(Y_n) \uparrow \mathbb{E}(Y)$ ,  $\mathbb{E}(X_n Y_n) \uparrow \mathbb{E}(XY)$ . 另外, 对任意的  $n \geq 1$ ,  $X_n$  和  $Y_n$  是独立的, 这是因为

$$\begin{aligned} \mathbb{P}\left(X_n = \frac{k_1}{2^n}, Y_n = \frac{k_2}{2^n}\right) &= \mathbb{P}\left(\frac{k_1}{2^n} \leq X < \frac{k_1+1}{2^n}, \frac{k_2}{2^n} \leq Y < \frac{k_2+1}{2^n}\right) \\ &= \mathbb{P}\left(\frac{k_1}{2^n} \leq X < \frac{k_1+1}{2^n}\right) \cdot \mathbb{P}\left(\frac{k_2}{2^n} \leq Y < \frac{k_2+1}{2^n}\right) \\ &= \mathbb{P}\left(X_n = \frac{k_1}{2^n}\right) \cdot \mathbb{P}\left(Y_n = \frac{k_2}{2^n}\right). \end{aligned}$$

应用已经证明的结论, 得  $\mathbb{E}(X_n Y_n) = \mathbb{E}(X_n) \cdot \mathbb{E}(Y_n)$ , 再令  $n \rightarrow \infty$  得

$$\mathbb{E}(XY) = \mathbb{E}(X) \cdot \mathbb{E}(Y).$$

最后, 设  $X, Y$  是可积随机变量, 记  $X = X^+ - X^-$ ,  $Y = Y^+ - Y^-$ , 则  $X^+$ 、 $X^-$  与  $Y^+$ 、 $Y^-$  分别是独立的, 以  $X^+$  和  $Y^+$  为例, 对任意的  $B_1, B_2 \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}}$ , 我们有

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(X^+ \in B_1, Y^+ \in B_2) &= \mathbb{P}(X \in B_1 \cap [0, +\infty], Y \in B_2 \cap [0, +\infty]) \\ &= \mathbb{P}(X \in B_1 \cap [0, +\infty]) \cdot \mathbb{P}(Y \in B_2 \cap [0, +\infty]) \\ &= \mathbb{P}(X^+ \in B_1, Y^+ \in B_2).\end{aligned}$$

应用已经证明的结论, 得

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(XY) &= \mathbb{E}[(X^+ - X^-) \cdot (Y^+ - Y^-)] \\ &= \mathbb{E}(X^+Y^+) - \mathbb{E}(X^+Y^-) - \mathbb{E}(X^-Y^+) + \mathbb{E}(X^-Y^-) \\ &= \mathbb{E}(X^+) \cdot \mathbb{E}(Y^+) - \mathbb{E}(X^+) \cdot \mathbb{E}(Y^-) - \mathbb{E}(X^-) \cdot \mathbb{E}(Y^+) + \mathbb{E}(X^-) \cdot \mathbb{E}(Y^-) \\ &= [\mathbb{E}(X^+) - \mathbb{E}(X^-)] \cdot [\mathbb{E}(Y^+) - \mathbb{E}(Y^-)] \\ &= \mathbb{E}(X) \cdot \mathbb{E}(Y).\end{aligned}$$

从而, 对任意的独立可积随机变量  $X, Y$ , 都有  $\mathbb{E}(XY) = \mathbb{E}(X) \cdot \mathbb{E}(Y)$ . □

**推论.** 设随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$  独立且可积, 则

$$\mathbb{E}(X_1 X_2 \cdots X_n) = \mathbb{E}(X_1) \cdot \mathbb{E}(X_2) \cdots \mathbb{E}(X_n).$$

**证明.** 由  $X_1, X_2, \dots, X_n$  独立, 知

$$f_1(X_1, X_2, \dots, X_{n-1}) := X_1 X_2 \cdots X_{n-1}, \quad \text{与} \quad f_2(X_n) = X_n$$

独立, 再应用数学归纳法即可. □

## 2 乘积空间

我们接下来探讨的问题是: 独立随机变量是否是存在的? 为了严格地说明这一点, 钟开莱书上引入了乘积空间的概念, 而为了方便理解, 以下使用的是程士宏书上的定义.

**定义 2.1** (乘积空间). 设  $n \geq 2$ ,  $(\Omega_i, \mathcal{F}_i) (1 \leq i \leq n)$  是可测空间, 记

$$\prod_{i=1}^n \Omega_i := \{(\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_n) : \omega_1 \in \Omega_1, \omega_2 \in \Omega_2, \dots, \omega_n \in \Omega_n\}$$

则  $\prod_{i=1}^n \Omega_i$  称为  $\Omega_1, \Omega_2, \dots, \Omega_n$  的乘积空间; 再记

$$\mathcal{L} := \{A_1 \times A_2 \times \cdots \times A_n : A_1 \in \mathcal{F}_1, A_2 \in \mathcal{F}_2, \dots, A_n \in \mathcal{F}_n\}, \quad \prod_{i=1}^n \mathcal{F}_i := \sigma(\mathcal{L}),$$

则  $\prod_{i=1}^n \mathcal{F}_i$  称为  $\mathcal{F}_1, \mathcal{F}_2, \dots, \mathcal{F}_n$  的乘积,  $\left(\prod_{i=1}^n \Omega_i, \prod_{i=1}^n \mathcal{F}_i\right)$  称为乘积可测空间.

**定义 2.2** (投影). 设  $\prod_{i=1}^n \Omega_i$  是  $\Omega_1, \Omega_2, \dots, \Omega_n$  的乘积空间,  $\omega_i \in \Omega_i$ , 映射

$$\pi_j(\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_n) = \omega_j$$

称为从  $\prod_{i=1}^n \Omega_i$  到  $\Omega_j$  的投影.

在上述定义的基础上, 可以在  $(\Omega_i, \mathcal{F}_i)$  上赋予概率测度  $\mathbb{P}_i$ . 如果我们考虑概率空间  $(\Omega_i, \mathcal{F}_i, \mathbb{P}_i) (1 \leq i \leq n)$  所生成的乘积可测空间  $\left(\prod_{i=1}^n \Omega_i, \prod_{i=1}^n \mathcal{F}_i\right)$ , 自然会想在其上赋予概率测度. 然而, 这一点是比较麻烦的. 为了方便, 我们首先考虑两个概率空间  $(\Omega_1, \mathcal{F}_1, \mathbb{P}_1)$  和  $(\Omega_2, \mathcal{F}_2, \mathbb{P}_2)$  的情形, 并记它们生成的乘积空间为  $(\Omega_1 \times \Omega_2, \mathcal{F}_1 \times \mathcal{F}_2)$ . 我们不加证明地给出 Fubini 定理的内容, 以及有限维乘积概率空间的存在性.

**定理 2.1** (Fubini 定理). 设  $(\Omega_1, \mathcal{F}_1, \mathbb{P}_1)$  和  $(\Omega_2, \mathcal{F}_2, \mathbb{P}_2)$  是概率空间.

(1) 在  $(\Omega_1 \times \Omega_2, \mathcal{F}_1 \times \mathcal{F}_2)$  上存在唯一的概率  $\mathbb{P}_1 \times \mathbb{P}_2$ , 使得对任意的  $A_1 \in \mathcal{F}_1, A_2 \in \mathcal{F}_2$ , 都有

$$(\mathbb{P}_1 \times \mathbb{P}_2)(A_1 \times A_2) = \mathbb{P}_1(A_1) \cdot \mathbb{P}_2(A_2).$$

这里的  $\mathbb{P}_1 \times \mathbb{P}_2$  称为  $\mathbb{P}_1$  和  $\mathbb{P}_2$  的乘积,  $(\Omega_1 \times \Omega_2, \mathcal{F}_1 \times \mathcal{F}_2, \mathbb{P}_1 \times \mathbb{P}_2)$  称为乘积概率空间.

(2) 对  $(\Omega_1 \times \Omega_2, \mathcal{F}_1 \times \mathcal{F}_2, \mathbb{P}_1 \times \mathbb{P}_2)$  上的可积随机变量  $X(\omega_1, \omega_2)$ , 有

$$\begin{aligned} \int_{X_1 \times X_2} X d(\mathbb{P}_1 \times \mathbb{P}_2) &= \int_{X_1} \mathbb{P}_1(d\omega_1) \int_{X_2} X(\omega_1, \omega_2) \mathbb{P}_2(d\omega_2) \\ &= \int_{X_2} \mathbb{P}_2(d\omega_2) \int_{X_1} X(\omega_1, \omega_2) \mathbb{P}_1(d\omega_1). \end{aligned}$$

**推论.** 设  $n \geq 2$ ,  $(\Omega_i, \mathcal{F}_i, \mathbb{P}_i) (1 \leq i \leq n)$  是概率空间, 则在  $\left(\prod_{i=1}^n \Omega_i, \prod_{i=1}^n \mathcal{F}_i\right)$  上存在唯一的概率测度  $\prod_{i=1}^n \mathbb{P}_i$ , 使得对任意的  $A_1 \in \mathcal{F}_1, A_2 \in \mathcal{F}_2, \dots, A_n \in \mathcal{F}_n$ , 都有

$$\left(\prod_{i=1}^n \mathbb{P}_i\right) \left(\prod_{i=1}^n A_i\right) = \prod_{i=1}^n \mathbb{P}_i(A_i).$$

这里的  $\prod_{i=1}^n \mathbb{P}_i$  称为  $\mathbb{P}_1, \mathbb{P}_2, \dots, \mathbb{P}_n$  的乘积,  $\left(\prod_{i=1}^n \Omega_i, \prod_{i=1}^n \mathcal{F}_i, \prod_{i=1}^n \mathbb{P}_i\right)$  称为乘积概率空间.

在乘积概率空间的基础上, 我们来说明独立随机变量的存在性.

**例 2.1** (独立随机变量). 设  $n \geq 2$ ,  $(\Omega_i, \mathcal{F}_i, \mathbb{P}_i) (1 \leq i \leq n)$  是概率空间. 对  $1 \leq i \leq n$ , 设  $X_i$  是  $(\Omega_i, \mathcal{F}_i, \mathbb{P}_i)$  上的随机变量,  $B_i \in \mathcal{F}_i$ , 则有

$$\left(\prod_{i=1}^n \mathbb{P}_i\right) \left(\prod_{i=1}^n (X_i \in B_i)\right) = \prod_{i=1}^n \mathbb{P}_i(X_i \in B_i).$$



设  $\omega_i \in \Omega_i$ , 记  $\omega = (\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_n) \in \prod_{i=1}^n \Omega_i$ , 考虑  $\left( \prod_{i=1}^n \Omega_i, \prod_{i=1}^n \mathcal{F}_i, \prod_{i=1}^n \mathbb{P}_i \right)$  上的随机变量

$$\tilde{X}_i(\omega) := X_i(\omega_i), \quad i = 1, 2, \dots, n,$$

再任取  $\tilde{B}_1, \tilde{B}_2, \dots, \tilde{B}_n \in \prod_{i=1}^n \mathcal{F}_i$ , 并设对任意的  $1 \leq i \leq n$ ,  $\tilde{B}_i$  在  $\Omega_i$  上的投影为  $B_i$ , 则有

$$\begin{aligned} & \left( \prod_{i=1}^n \mathbb{P}_i \right) \left( \tilde{X}_1 \in \tilde{B}_1, \tilde{X}_2 \in \tilde{B}_2, \dots, \tilde{X}_n \in \tilde{B}_n \right) \\ &= \left( \prod_{i=1}^n \mathbb{P}_i \right) \left( \prod_{j=1}^n (X_j \in B_j) \right) \\ &= \prod_{j=1}^n \mathbb{P}_j(X_j \in B_j) \\ &= \prod_{j=1}^n \left( \prod_{i=1}^n \mathbb{P}_i \right) \left( \tilde{X}_j \in \tilde{B}_j \right), \end{aligned}$$

因此  $\tilde{X}_1, \tilde{X}_2, \dots, \tilde{X}_n$  是  $\left( \prod_{i=1}^n \Omega_i, \prod_{i=1}^n \mathcal{F}_i, \prod_{i=1}^n \mathbb{P}_i \right)$  上的独立随机变量.