

1.7 独立性

定义 1.7.1 事件 A 和 B 称为相互独立的, 如果

$$P(A \cap B) = P(A)P(B).$$

定理 1.7.1 如果 $P(A) = 0$, 那么 A 与任何事件相互独立.

■ 由于 $A \cap B \subset A$, 因此 $P(A \cap B) = 0 = P(A)P(B)$ //

定理 1.7.2 如果事件 A 和 B 独立, 那么事件 A^c 和 B 独立, 事件 A^c 和 B^c 独立.

■ 我们证明 A^c 和 B 独立. 事实上

$$\begin{aligned}P(A^c \cap B) &= P(B) - P(A \cap B) \\&= (1 - P(A)) P(B) \\&= P(A^c) P(B)\end{aligned}$$

///

例题 1.7.1 如果 $P(A) = 1$, 那么 A 与任何事件相互独立.

■ 由于 $P(A) = 1$, $P(A^c) = 0$, 因此 A^c 与任何事件相互独立, 从而 A 与任何事件相互独立

///

定理 1.7.3 如果 A 与任何事件相互独立, 那么 $P(A) = 0$ 或 $P(A) = 1$.

■ 由假设, A 与自身相互独立, 因此

$$P(A) = P(A \cap A) = P(A) P(A),$$

由此可知结论成立



定理 1.7.4 如果 $P(B) > 0$, 那么不难, 事件 A 和 B 相互独立当且仅当

$$P(A|B) = P(A).$$

■ 由条件概率的定义看出

$$P(A|B) P(B) = P(A \cap B)$$

因此事件 A 和 B 相互独立当且仅当 $P(A|B) P(B) = P(A) P(B)$, 这正是 $P(A|B) = P(A)$



运用这一事实我们有

例题 1.7.2 如果 $P(B) > 0, P(B^c) > 0$ 那么事件 A 和 B 相互独立当且仅当

$$P(A|B) = P(A|B^c)$$

例题 1.7.3 一个均匀的硬币投掷两次. 令 $A = \{\text{第一次为 H}\}$, $B = \{\text{第二次为 T}\}$. 那么事件 A 和 B 独立.

■ 样本空间为 $\{HH, HT, TH, TT\}$. 每一个单一事件概率为 $1/4$.

$$P(A) = P(\{HH, HT\}) = \frac{1}{2}, P(B) = P(\{HT, TT\}) = \frac{1}{2}.$$

因此

$$P(B \cap A) = \frac{1}{4} = P(A)P(B).$$



1.8 多个集合的独立性

定义 1.8.1 一列集合族 $\{A_i\}_{i=1}^n$ 称为是相互独立的, 如果对于任何子集 $\{j_1, \dots, j_s\} \subset \{1, \dots, n\}$, 都有

$$P(A_{j_1}A_{j_2}\dots A_{j_s}) = P(A_{j_1})P(A_{j_2})\dots P(A_{j_s}).$$

// 从定义容易看出, 如果集合族 $\{A_i\}_{i=1}^n$ 是相互独立的. 从中选择任意多个集合组成一个新的集合族, 那么这个新的集合族也是相互独立的.

两两独立不能推出相互独立.

例题 1.8.1 投掷两个均匀的相互独立的硬币. 令

$$E = \{\text{第一次为正}\},$$

$$F = \{\text{第二次为正}\},$$

$G = \{\text{两次投掷一正一反}\}.$

这些事件两两独立, 但它们不是相互独立的.

■ 由于 $P(E) = 1/2, P(F) = 1/2, P(G) = 1/2$, 但 $P(EFG) = 0 \neq 1/8 = P(E)P(F)P(G)$, 所以它们不是独立的. 由前面的例题已经知道 E 和 F 独立. 为证明 E 和 G 独立, 只需注意

$$\begin{aligned} P(G|E) &= \frac{P(G \cap E)}{P(E)} \\ &= \frac{P(\{\text{第一次为正, 第二次为反}\})}{P(E)} \\ &= \frac{\frac{1}{4}}{\frac{1}{2}} = \frac{1}{2} = P(G). \end{aligned}$$

同样地, F 和 G 独立.



定理 1.8.1 若 $\{A_1, A_2, A_3, \dots, A_n\}$ 相互独立, 那么 $\{A_1^c, A_2, A_3, \dots, A_n\}$ 也独立, 从而将任何 A_k 变为 A_k^c 后得到的集合族仍然独立.

■ 只要证明任何包含 A_1^c 的子集族 $\{A_1^c, A_{j_1}, A_{j_2}, \dots, A_{j_s}\}$, $\{j_1, \dots, j_s\} \subset \{2, \dots, n\}$ 都有

$$P(A_1^c A_{j_1} A_{j_2} \dots A_{j_s}) = P(A_1^c) P(A_{j_1}) P(A_{j_2}) \dots P(A_{j_s}).$$

事实上, 有原集族独立性

$$P(A_1 A_{j_1} A_{j_2} \dots A_{j_s}) = P(A_1) P(A_{j_1}) P(A_{j_2}) \dots P(A_{j_s}),$$

同时也有

$$P(A_{j_1} A_{j_2} \dots A_{j_s}) = P(A_{j_1}) P(A_{j_2}) \dots P(A_{j_s}).$$

用后一个等式减去前一个等式得到

$$\begin{aligned} & P(A_{j_1}A_{j_2}\dots A_{j_s}) - P(A_1A_{j_1}A_{j_2}\dots A_{j_s}) \\ &= (1 - P(A_1))P(A_{j_1})P(A_{j_2})\dots P(A_{j_s}). \end{aligned}$$

进一步化简就得到所要证的式子.



例题 1.8.2 若 $\{A_1, A_2, A_3, A_4\}$ 相互独立, 那么

(1) $A_1 \cap A_2$ 与 $A_3 \cap A_4$ 独立

(2) $A_1 \cup A_2$ 与 $A_3 \cup A_4$ 独立

■ (1) 直接用定义.

(2) 由假设知, $\{A_1^c, A_2^c, A_3^c, A_4^c\}$ 相互独立, 从而 $A_1^c \cap A_2^c$ 与 $A_3^c \cap A_4^c$ 独立, 进一步便知 $(A_1^c \cap A_2^c)^c$ 与 $(A_3^c \cap A_4^c)^c$ 独立, 即 $A_1 \cup A_2$ 与 $A_3 \cup A_4$ 独立.



例题 1.8.3 每个原件可靠性 $r \in (0, 1)$. 比较串联与并联系统的可靠性.

■ 记 $A_{ij} = \{\text{第 } (i, j) \text{ 个原件正常工作}\}$, $i = 1, 2, j = 1, \dots, n$.
串联可靠性.

$$\begin{aligned} & P\left(\left(\bigcap_{k=1}^n A_{1k}\right) \cup \left(\bigcap_{k=1}^n A_{2k}\right)\right) \\ &= P\left(\bigcap_{k=1}^n A_{1k}\right) + P\left(\bigcap_{k=1}^n A_{2k}\right) - P\left(\bigcap_{k=1}^n A_{1k}\right) P\left(\bigcap_{k=1}^n A_{2k}\right) \\ &= 2r^n - r^{2n} = r^n(2 - r^n) \end{aligned}$$

并联可靠性.

$$\begin{aligned} & P\left(\bigcap_{k=1}^n (A_{1k} \cup A_{2k})\right) \\ &= \prod_{k=1}^n P(A_{1k} \cup A_{2k}) \\ &= \prod_{k=1}^n (P(A_{1k}) + P(A_{2k}) - P(A_{1k}A_{2k})) \\ &= (2r - r^2)^n = r^n (2 - r)^n. \end{aligned}$$

由 Jensen 不等式

$$1 = \left(\frac{2 - r + r}{2}\right)^n \leq \frac{1}{2} ((2 - r)^n + r^n),$$

所以

$$2 - r^n \leq (2 - r)^n,$$

即并联更可靠.



Lecture 2

一元随机变量与分布

Y. Ruan

Department of Mathematics

Probability and Statistics

Beihang University

2.1 随机变量的定义

定义 2.1.1 随机变量是定义在样本空间 S 上的实数值函数, 通常用大写字母表示, 例如 X

定义 2.1.2 取值于有限集合或由互不相同的实数组成的无穷序列 (即可数多个实数值) 的随机变量称为**离散随机变量**, 可取值与某区间中所有实数的随机变量成为连续随机变量.

定义 2.1.3 假设 X 是一个随机变量. 那么 X 的**分布**定义为所有如下形式的概率的集合: $P(X \in C)$ 对任意 $C \subset \mathbb{R}$. 其中 $\{X \in C\}$ 是 $\{\omega \in S : X(\omega) \in C\}$ 的简写. ω 通常表示一个样本, 或是在随机过程中也成为一个轨道.

例题 2.1.1 假设一个硬币正面出现的概率为 p . 令 N 为投掷直到正面首次出现所需的次数. 假设投掷是相互独立的, 那么 N

是一个取值于 $1, 2, 3, \dots$ 的随机变量

■ 每一次连续投掷是一次实验，这些实验组成了样本空间. 对应每一次实验 N 有唯一的取值, 即第一次正面在一次投掷序列中的位置, 因此它是一个随机变量. N 的分布为

$$P(N = 1) = p$$

$$P(N = 2) = (1 - p)p$$

$$\vdots$$

$$P(N = n) = (1 - p)^{n-1} p$$

$$\vdots$$

并且 $P(N \in C) = 0$ 对任意 $C \setminus \{1, 2, 3, \dots\}$.



离散分布

定理 2.1.1 令 X 为一个随机变量, 其取值为 $\{x_i\}_{i=1}^{\infty}$, $x_i \neq x_j$, $\forall i \neq j$. 那么其分布可以由如下式子来计算, 对任意 $C \subset \mathbb{R}$,

$$P(X \in C) = \sum_{x_i \in C} P(X = x_i),$$

并且

$$\sum_i P(X = x_i) = 1.$$

■ 注意到 $\{X = x_i\} \cap \{X = x_j\} = \emptyset$, $\forall i \neq j$ 并运用概率公理.



对离散分布, $f(x) = P(X = x)$ 通常称为 X 的概率函数. 上面的定理说明对离散随机变量, 概率函数即可确定其分布.

例题 2.1.2 连续投掷一个均匀硬币 10 次. 各次投掷相互独立. 令 X 为正面出现次数. 试确定 X 的概率函数.

■ 每一次实验包含 10 次投掷, 所有实验组成一个样本数目为 2^{10} 的样本空间. 根据题设, 每一个样本具有概率 $\frac{1}{2^{10}}$. 容易看出 X 是定义在这些样本上的随机变量. 其取值范围是 $R = \{0, 1, \dots, 10\}$. 对 $\forall x \in R$,

$$f(x) = P(X = x) = C_{10}^x \cdot \frac{1}{2^{10}}.$$



// Bernoulli 分布