

第 15 章 概 率

在一定条件下,事先就能断定发生或不发生某种结果,这种现象就是**确定性现象**.在一定条件下,某种结果可能发生,也可能不发生,事先不能断定出现哪种结果,这种现象就是**随机现象**.在自然界和人类社会的生产与生活中,存在着大量的确定性现象和随机现象.

对于某个现象,如果能让其条件实现 1 次,那么就是进行了 1 次**试验**(trial).而试验的每一种可能的结果都蕴含着某种统计规律.

概率论的主要任务是研究随机现象的统计规律.自然地,我们首先应当运用某种数学语言来进行表述.

为了清楚地叙述,现以抛掷一颗骰子的试验为例进行说明.

我们把“抛掷一颗骰子,结果向上的点数是 k ”记为 ω_k ($k = 1, 2, 3, 4, 5, 6$).

像上述 $\omega_1, \omega_2, \omega_3, \omega_4, \omega_5, \omega_6$ 这样不可能再细分的结果称为**样本点**(sample point);所有样本点组成的集合称为**样本空间**(sample space),记为 Ω ;样本空间的子集称为**随机事件**(random event),也简称**事件**(event).事件一般用 A, B, C 等大写英文字母表示.当一个事件仅包含单一样本点时,称该事件为**基本事件**(elementary event).

显然, Ω (全集)是必然事件, $\emptyset$ (空集)是不可能事件.

不难发现 A, B 两者之间的关系为 $B \subseteq A$, 因此“事件 B 发生必导致事件 A 发生”. 这时, 我们称 B 是 A 的子事件.

不难发现 A, B, C 三者之间的关系为 $C = A \cup B$, 因此“事件 A 与 B 至少有一个发生即为事件 C 发生”. 这时, 我们称 C 是 A 与 B 的并, 也称 C 是 A 与 B 的和, 并记作 $C = A + B$.

不难发现 A, B, C 三者之间的关系为 $C = A \cap B$, 因此“事件 A 与 B 同时发生即为事件 C 发生”. 这时, 我们称 C 是 A 与 B 的交, 也称 C 是 A 与 B 的积, 并记作 $C = AB$.

一般地,对于给定的随机事件 A , 在相同条件下,随着试验次数的增加,事件 A 发生的频率会在某个常数附近摆动并趋于稳定,我们可以用这个常数来刻画随机事件 A 发生的可能性大小,并把这个常数称为随机事件 A 的**概率**(probability),记作 $P(A)$.

Ω 和 $\emptyset$ 分别表示必然事件和不可能事件

$$P(\Omega) = 1, P(\emptyset) = 0.$$

$$0 \leqslant P(A) \leqslant 1.$$

- (1) 基本事件只有有限个;
- (2) 每个基本事件的发生都是等可能的.

我们将满足上述条件的随机试验的概率模型称为 **古典概型**

如果一次试验的等可能基本事件共有 n 个, 即样本空间有 n 个样本点, 那么每一个等可能基本事件发生的概率都是 $\frac{1}{n}$. 如果事件 A 由其中 m 个等可能基本事件组合而成, 即 A 中包含 m 个样本点, 那么事件 A 发生的概率为

$$P(A) = \frac{m}{n}.$$

事件 A 与 B 不可能同时发生. 即 $AB = \emptyset$, 称 A, B 为**互斥事件**.

互斥事件 A 和事件 C 中必有一个发生. 即

$$AC = \emptyset, \text{ 且 } A + C = \Omega,$$

称 A, C 为**对立事件** 记作 $C = \bar{A}$ 或 $A = \bar{C}$.

显然, 对立事件必为互斥事件, 但反之不然. 对立事件是必有一个发生的互斥事件.

如果事件 A, B 互斥, 那么事件 $A + B$ 发生的概率, 等于事件 A, B 分别发生的概率的和, 即

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

互斥事件可以推广到 n 个事件的情形 ($n \in \mathbf{N}, n > 2$): 如果事件 $A_1, A_2, \dots, A_n$ 中任何两个事件都是互斥事件, 那么称事件 $A_1, A_2, \dots, A_n$ 两两互斥. 如果事件 $A_1, A_2, \dots, A_n$ 两两互斥, 那么

$$P(A_1 + A_2 + \dots + A_n) = P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_n).$$

$$P(A + \bar{A}) = P(A) + P(\bar{A})$$

$$P(A + \bar{A}) = 1,$$

$$P(\bar{A}) = 1 - P(A).$$

一般地,如果事件 A 是否发生不影响事件 B 发生的概率,那么称 A, B 为**相互独立事件**(independent events).

对于相互独立事件,有下面的结论:

$$A, B \text{ 相互独立} \Leftrightarrow P(AB) = P(A)P(B).$$

独立事件可以推广到 n 个事件的情形 ($n \in \mathbf{N}, n > 2$). 一般地,如果事件 $A_1, A_2, \dots, A_n$ 相互独立,那么

$$P(A_1 A_2 \cdots A_n) = P(A_1)P(A_2) \cdots P(A_n).$$

一般地, 设 A, B 为两个事件, $P(A) > 0$, 我们称 $\frac{P(AB)}{P(A)}$ 为事件 A 发生的条件下事件 B 发生的**条件概率**(conditional probability), 记为 $P(B | A)$, 读作“ A 发生的条件下 B 发生的概率”, 即

$$P(B | A) = \frac{P(AB)}{P(A)} \quad (P(A) > 0).$$

由上述公式可知

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

通常将此公式称为概率的乘法公式.

条件概率有如下性质:

(1) $P(\Omega | A) = 1$;

(2) $P(\emptyset | A) = 0$;

(3) 若 B_1, B_2 互斥, 则 $P((B_1 + B_2) | A) = P(B_1 | A) + P(B_2 | A)$.

若事件 $A_1, A_2, \dots, A_n$ 两两互斥, 且它们的和 $\sum_{i=1}^n A_i = \Omega$,

$P(A_i) > 0, i = 1, 2, \dots, n$, 则对于 Ω 中的任意事件 B , 有

$$P(B) = \sum_{i=1}^n P(A_i)P(B | A_i).$$

这个公式称为**全概率公式**(total probability formula).

一般地,若事件 $A_1, A_2, \dots, A_n$ 两两互斥,且 $A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n = \Omega$, $P(A_i) > 0, i = 1, 2, \dots, n$, 则对于 Ω 中的任意事件 B , $P(B) > 0$, 有

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

因此

$$P(A_i | B) = \frac{P(A_i)P(B | A_i)}{P(B)}.$$

再由全概率公式得

$$P(A_i | B) = \frac{P(A_i)P(B | A_i)}{\sum_{j=1}^n P(A_j)P(B | A_j)}.$$

这个公式称为**贝叶斯公式**.