

1.5 条件概率

1.5.1 条件概率的含义

在某事件 A 发生的条件下, 另一事件 B 的概率称为条件概率, 记为 $P(B|A)$ 。

例 1.13 同时掷两枚骰子, 求在已知事件 A “点数和是奇数”的条件下, 事件 B “点数和小于 8”的概率。

解: 掷两枚骰子, 所有可能的结果有 36 种。据经验这 36 种有相等的机会出现, 所以本例中样本空间有限且每个样本点具有等可能性, 可以用古典概型来计算概率。可以通过画表格来表示可能的情况, 每个格子代表一种可能的结果, 横坐标是第一次投掷的结果, 纵坐标是第二次投掷的结果, 事件 A 由画横线的结果组成, 事件 B 由画竖线的结果组成。

第1次	1	2	3	4	5	6
第2次						
1	竖线	横线	竖线	横线	竖线	横线
2	横线	竖线	横线	竖线	横线	竖线
3	竖线	横线	竖线	横线	竖线	横线
4	横线	竖线	横线	竖线	横线	竖线
5	竖线	横线	竖线	横线	竖线	横线
6	横线	竖线	横线	竖线	横线	竖线

在 A 发生的情况下, 所有可能的结果有 18 种, 据经验这 18 种结果等可能。在 A 发生的条件下的事件 B 包含 12 种结果, 因此 A 发生的条件下的事件 B 发生的概率为 $P(B|A) = \frac{|AB|}{|A|} = \frac{12}{18} = \frac{2}{3}$ 。

在本例中, 可以发现式 $P(B|A) = \frac{|AB|}{|A|}$ 分子分母同除以总的样本数 $|\Omega|$ 有 $P(B|A) = \frac{|AB|/|\Omega|}{|A|/|\Omega|} = \frac{P(AB)}{P(A)}$, 这个结果具有一般性。

定义 1.13 设 A 和 B 是样本空间 Ω 中的两个事件, 称 $P(B|A) \triangleq \frac{P(AB)}{P(A)} (P(A) > 0)$ 为“在 A 发生条件下 B 的条件概率”。

注 1: 上述定义是从大量实践中总结出来的, 不是用纯数学推导出来的, 这是一条“定义”而非“定理”。

注 2: 条件概率存在的前提是 $P(A) > 0$, 若事件 A 中所有样本点概率之和为 0, 则事件 A 中每个样本点概率都为 0, 只有在事件 A 可能出现的条件下, 条件概率才有意义。

注 3: 想要求出条件概率的值, 既可以按定义在原空间上计算, 也可以通过样本空间缩减来计算, 即把条件概率视为条件发生后缩减后的样本空间中的概率计算。已知事件 A 发生, 样本空间 Ω 缩减为 $\Omega_A = A$, 在此前提下, 计算事件 B 发生的概率等效于在 Ω_A 空间, 计算 AB 发生的概率, 如果用古典概型, 条件概率可以认为是相对比率。

注 4: 条件概率 $P(\cdot|A)$ 是概率测度, 所有有关概率的定理加上条件后仍是成立的。

例 1.14 一个坛子里有 r 个红球和 b 个蓝球, 随机地从中无放回依次取出 $n(n \leq r+b)$ 个, 在已知其中有 $k(k \leq n, k \leq b)$ 个蓝球的条件下, 问第一个球是蓝球的条件概率。

解 1: 事件 $A =$ “从 $r+b$ 个球中无放回抽出 n 个球含 k 个蓝球”, 事件 $B =$ “第一次取的球为蓝球”, 在 A 的条件下接着考虑, A 作为新的样本空间即 n 个球中有 k 个蓝球, 所以该条件概率等效于从含 k 个蓝球的 n 个球中, 第一次取出的球为蓝球的概率, 所以 $P(B|A) = \frac{k}{n}$ 。

解 2: 由条件概率定义 $P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)} = \frac{P(A|B)}{P(B)}$, 其中, 易知 $P(B) = \frac{b}{r+b}$; 设所有球都标了号, 蓝球标 $1-b$, 红球标 $b+1-b+r$, 则总的样本空间对应从球 $1-r+b$ 中任取 n 个球的一个组合。含 k 个蓝球的基本结果对应先从 $1-b$ 蓝球中任取 k 个蓝球, 再从 r 个红球中任取 $n-k$ 个红球的一个组合。所以 $P(A) = \frac{C_b^k C_r^{n-k}}{C_{b+r}^n}$, $P(A|B) = \frac{C_{b-1}^{k-1} C_r^{n-k}}{C_{r+b-1}^{n-1}}$, 代入得 $P(B|A) = \frac{k}{n}$ 。

解 3: 由古典概型 $P(B|A) = \frac{|AB|}{|A|}$, 在事件 $AB =$ “ n 个球中有 k 个蓝球, 且第一个是蓝球”, 计算样本点数时需要考虑排序, $|AB| = b C_{b-1}^{k-1} C_r^{n-k} (n-1)!$, 计数 A 时也应考虑顺序 $|A| = C_b^k C_r^{n-k} n!$, 故 $P(B|A) = \frac{k}{n}$ 。

例 1.15 一个盒子中有 5 个红球, 5 个白球。

(1) 有放回取球两次, 求第一次取出红球条件下, 第二次摸出仍为红球的概率;

(2) 无放回取球两次, 求第一次取出红球条件下, 第二次摸出仍为红球的概率;

解: (1) 第一次取出红球条件下, 盒子中仍有 5 个红球, 5 个白球, 所以第二次摸出为红球的概率 $P(B|A) = \frac{5}{10}$;

(2) 第一次取出红球条件下, 盒子中有 4 个红球, 5 个白球, 所以第二次摸出为红球的概率 $P(B|A) = \frac{4}{9}$ 。

条件概率是一种概率, 因此可以用概率的各种性质将复杂事件转化为简单的事件来求。同时, 作为一定条件下的概率, 条件概率也有一些独特的性质, 总结为三条公式: 乘法公式、全概率公式和贝叶斯公式。这里的难点在于领会其中的思想, 灵活运用。

1.5.2 乘法公式

定理 1.9 (1) 若 $P(A) > 0$, 则 $P(AB) = P(A)P(B|A)$ 。

(2) 若 $P(A_1 A_2 \cdots A_{n-1}) > 0$, 则 $P(A_1 A_2 \cdots A_n) = P(A_1)P(A_2|A_1)P(A_3|A_1 A_2) \cdots P(A_n|A_1 A_2 \cdots A_{n-1})$ 。

思想: (1) 求交事件的概率可以转化为条件概率。

(2) 乘法公式体现了分步骤讨论(乘法原理)的方法,特别适用于分步骤的随机现象,以前的步骤作为条件可以使当前步骤的讨论变得简单。

例 1.16 (Polya 罐子模型) 口袋中有 $n-1$ 个黑球和 1 个白球,每次从袋中随即取出 1 个球,并换入 1 个黑球,问第 k 次摸球时摸到黑球的概率是多少?

解: 用事件 A_i 来表示第 i 次摸出黑球,则事件 A_k 的逆事件 \bar{A}_k “第 k 次摸球摸到白球”又可以表示为 $\bar{A}_k = A_1 \cap A_2 \cap \cdots \cap A_{k-1} \cap \bar{A}_k$,即前 $k-1$ 次是黑球,第 k 次是白球。在前 $i-1$ 次取出黑球又放回黑球情况下,第 i 次取出黑球等效于从 $n-1$ 个黑球和 1 个白球中取出黑球,因此

$$\begin{aligned} & P(A_1 \cdots A_{k-1} \bar{A}_k) \\ &= P(A_1)P(A_2|A_1)P(A_3|A_1A_2) \cdots P(\bar{A}_k|A_1A_2 \cdots A_{k-1}) \\ &= \left(\frac{n-1}{n}\right)^{k-1} \frac{1}{n} \\ & P(A_k) = 1 - \left(\frac{n-1}{n}\right)^{k-1} \frac{1}{n} \end{aligned}$$

1.5.3 全概率公式

定理 1.10 设一系列事件 B_1, B_2, \cdots, B_n 为样本空间 Ω 的一个划分(完备事件组,即 B_1, B_2, \cdots, B_n 互不相容,且 $P(B_i) > 0, \bigcup_{i=1}^n B_i = \Omega$),则对任一事件 A ,有

$$P(A) = \sum_{i=1}^n P(B_i)P(A|B_i)$$

证明: $A = A\Omega = A(\bigcup_{i=1}^n B_i) = \bigcup_{i=1}^n (AB_i)$ 且诸 AB_i 互不相容,所以 $P(A) = \sum_{i=1}^n P(AB_i) = \sum_{i=1}^n P(B_i)P(A|B_i)$ 。

事件 A 发生的概率 $P(A) =$ 各个 B_i 条件下 A 发生的条件概率加权和,权重是各个 B_i 条件发生的概率。

思想:(1) 全概率公式体现了分情况讨论(加法原理)的方法,把随机现象按照某种信息分成不同情况,附加信息(条件)后的每种情况变得更简单。

(2) 特例:可以将随机现象划分为两个对立事件, $P(A) = P(B)P(A|B) + P(\bar{B})P(A|\bar{B})$ 。

例 1.17 3 张形状完全相同的卡片,第一张两面全黑,第二张两面全白,第三张一面黑一面白,3 张卡片放在桌子下混合后,从中取出一张放在桌上,求卡片朝上的一面是黑色的概率。

解: 事件 A “取出的卡片朝上一面是黑色”,可以对样本空间进行如下划分: B_1 “取出第 1 张牌”, B_2 “取出第 2 张牌”, B_3 “取出第 3 张牌”, B_1, B_2, B_3 构成完备事件组,则由全概率公式 $P(A) = P(B_1)P(A|B_1) + P(B_2)P(A|B_2) + P(B_3)P(A|B_3) = \frac{1}{3} \times 1 + \frac{1}{3} \times \frac{1}{2} + \frac{1}{3} \times 0 = \frac{1}{2}$ 。