

条件概率与独立性

§ 2.1 条件概率, 乘法定理

具有附加条件的概率, 称为条件概率
严格说来, 概率都是有条件的, 因为
试验都是在一组固定条件下进行的, 故
条件概率的条件指在原有固定条件中
增加一个附加条件

设 A 和 B 为任意两个事件且 $P(B) > 0$,
则称比值 $\frac{P(AB)}{P(B)}$ 为事件 A 在事件 B
发生的条件下的条件概率, 记作:

$$P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)}$$

条件概率满足概率的性质:

$$(1) 0 \leq P(A|B) \leq 1$$

$$(2) P(S|B) = 1$$

$$(3) A_1 \cap A_2 = \emptyset \Rightarrow P(A_1 \cup A_2 | B) \\ = P(A_1 | B) + P(A_2 | B)$$

$$(4) P(\bar{A} | B) = 1 - P(A | B)$$

$$(5) P(\emptyset | B) = 0$$

$$(6) A \subset B \Rightarrow P(A|C) \leq P(B|C) \\ \text{且 } P(B-A|C) = P(B|C) - P(A|C)$$

$$(7) P(A \cup B | C) = P(A|C) + P(B|C) \\ - P(AB|C)$$

此外,由定义还有概率的乘法公式:

$$P(AB) = P(B)P(A|B), \quad P(B) > 0$$

$$= P(A)P(B|A), \quad P(A) > 0$$

或称乘法定理

即条件概率的乘法公式:

$$P(A_1 A_2 | B) = P(A_1 | B) P(A_2 | A_1 B)$$

$$= P(A_2 | B) P(A_1 | A_2 B)$$

§2.2 全概率公式

将复杂的事件分解

设 A_1, A_2, \dots, A_n 是互不相容的事件.

且 $P(A_i) > 0, i=1, 2, \dots, n$.

若对任意事件 B , 有 $A_1 + A_2 + \dots + A_n \supset B$,

则:

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

§2.3 贝叶斯公式

“逆概公式”

设 A_1, A_2, \dots, A_n 是互不相容事件.

且 $P(A_i) > 0, i=1, 2, \dots, n$.

若对任意事件 B , 有 $A_1 + A_2 + \dots + A_n \supset B$.

则:

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

其中 $i=1, 2, \dots, n$.

§ 2.4 事件的独立性

若 $P(AB) = P(A)P(B)$,
则称 **A 与 B 相互独立**.

判断两个事件是否独立一般要借助实际意义

若 $P(A) > 0$, 则 $P(AB) = P(A)P(B)$

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

若 A 与 B 相互独立, 则 A 与 \bar{B} , \bar{A} 与 B,
 \bar{A} 与 \bar{B} 也分别相互独立

区别于互斥: A, B 不能同时发生

互斥: $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$

独立: $P(AB) = P(A)P(B)$

推广到 n 个事件:

设 A_1, A_2, \dots, A_n 是 n 个事件, 若对任意
 k ($1 \leq k \leq n$), 任意 $1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_k \leq n$
满足:

$$P(A_{i_1} A_{i_2} \dots A_{i_k}) = P(A_{i_1}) P(A_{i_2}) \dots P(A_{i_k})$$

则称 A_1, A_2, \dots, A_n 是相互独立的

当 $k=2$ 时即 n 个事件两两独立

故 **相互独立 \supset 两两独立**

将其中任意个事件换成其对应的对立事件,
仍然相互独立.

系统的可靠性: 系统两端有电流通过即为
正常工作, **可靠性即系统正常工作的概率**

§ 2.5 重复独立试验、二项概率公式

进行 n 次试验, 每次试验中任一事件出现的概率与其他各次试验结果无关, 则称这 n 次试验是独立的

将一个试验重复进行 n 次的独立试验称为 n 次重复独立试验

若一个试验只有 A 和 \bar{A} 两种结果, 则称其为伯努利试验, 它的 n 次重复独立试验称为 n 重伯努利试验

设在每次试验中成功的概率为 p ($0 < p < 1$), 则在 n 重伯努利试验中恰好成功 k 次的概率为: 近似求值

$$P_n(k) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}, \quad k=0, 1, \dots, n$$

由二项式定理:

$$\sum_{k=0}^n P_n(k) = 1$$

称公式 $P_n(k) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}$ 为二项概率公式

若 $n \rightarrow \infty$, $p \rightarrow 0$, 使 $np = \lambda$ 保持为正常数, 则: $C_n^k p^k (1-p)^{n-k} \rightarrow \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}$

对 $k=0, 1, 2, \dots$ 一致地成立

称为二项概率的泊松逼近

实际计算中, 常有 $\sum_{k=m}^{\infty} \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}$ 的数值表

故利用 $\sum_{k=m}^n C_n^k p^k (1-p)^{n-k} \approx \sum_{k=m}^{\infty} \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}$