

概率的公理化

古典概型假设样本空间含有限个样本点,本节考虑推广到一般的样本空间.

概率的公理化

古典概型假设样本空间含有限个样本点,本节考虑推广到一般的样本空间.

设 Ω 是试验 S 的样本空间,在实际问题中往往并不需要关心 Ω 的所有子集,只要把关心的子集称为事件就够了.但是事件必须是 Ω 的子集,并且满足以下三个条件:

概率的公理化

古典概型假设样本空间含有限个样本点,本节考虑推广到一般的样本空间.

设 Ω 是试验 S 的样本空间,在实际问题中往往并不需要关心 Ω 的所有子集,只要把关心的子集称为事件就够了.但是事件必须是 Ω 的子集,并且满足以下三个条件:

(a) Ω 是事件,

概率的公理化

古典概型假设样本空间含有限个样本点,本节考虑推广到一般的样本空间.

设 Ω 是试验 S 的样本空间,在实际问题中往往并不需要关心 Ω 的所有子集,只要把关心的子集称为事件就够了.但是事件必须是 Ω 的子集,并且满足以下三个条件:

- (a) Ω 是事件,
- (b) A, B 是事件, 则 $A \cup B, A \cap B, A - B, \bar{A}$ 都是事件,

概率的公理化

古典概型假设样本空间含有限个样本点,本节考虑推广到一般的样本空间.

设 Ω 是试验 S 的样本空间,在实际问题中往往并不需要关心 Ω 的所有子集,只要把关心的子集称为事件就够了.但是事件必须是 Ω 的子集,并且满足以下三个条件:

- (a) Ω 是事件,
- (b) A, B 是事件, 则 $A \cup B, A \cap B, A - B, \bar{A}$ 都是事件,
- (c) 当 A_j 是事件, 则 $\bigcup_{j=1}^{\infty} A_j$ 是事件.

概率的公理化

古典概型假设样本空间含有限个样本点,本节考虑推广到一般的样本空间.

设 Ω 是试验 S 的样本空间,在实际问题中往往并不需要关心 Ω 的所有子集,只要把关心的子集称为事件就够了.但是事件必须是 Ω 的子集,并且满足以下三个条件:

- (a) Ω 是事件,
- (b) A, B 是事件, 则 $A \cup B, A \cap B, A - B, \bar{A}$ 都是事件,
- (c) 当 A_j 是事件, 则 $\bigcup_{j=1}^{\infty} A_j$ 是事件.

以后总假设上面的条件(a), (b), (c)成立.

概率定义

如果 P 满足条件

概率定义

如果 P 满足条件

(a) 非负性: 对于任何事件 A , $P(A) \geq 0$,

概率定义

如果 P 满足条件

- (a) 非负性: 对于任何事件 A , $P(A) \geq 0$,
- (b) 完全性: $P(\Omega) = 1$,

概率定义

如果 P 满足条件

(a) 非负性: 对于任何事件 A , $P(A) \geq 0$,

(b) 完全性: $P(\Omega) = 1$,

(c) 可列可加性: 对于互不相容的事件 A_1, A_2, \dots , 有

$$P\left(\bigcup_{j=1}^{\infty} A_j\right) = \sum_{j=1}^{\infty} P(A_j).$$

就称 P 是试验 S 的概率, 简称为概率, 称 $P(A)$ 是 A 的概率(probability).

概率定义

如果 P 满足条件

(a) 非负性: 对于任何事件 A , $P(A) \geq 0$,

(b) 完全性: $P(\Omega) = 1$,

(c) 可列可加性: 对于互不相容的事件 A_1, A_2, \dots , 有

$$P\left(\bigcup_{j=1}^{\infty} A_j\right) = \sum_{j=1}^{\infty} P(A_j).$$

就称 P 是试验 S 的概率, 简称为概率, 称 $P(A)$ 是 A 的概率(probability).

我们称定义中的(a), (b), (c)为概率的公理化条件. 不满足公理化条件的 P 不是概率.

条件(c)中的“可列”, 指集合的个数或运算的次数可以依次排列起来. 从例2.8知道, 古典概率模型中的 P 是概率.

概率性质

设 P 是试验 S 的概率, 则有以下的结果.

概率性质

设 P 是试验 S 的概率, 则有以下的结果.

(1) 不可能事件的概率是0: $P(\phi) = 0$,

概率性质

设 P 是试验 S 的概率, 则有以下的结果.

(1) 不可能事件的概率是0: $P(\phi) = 0$,

(2) 有限可加性: 如果 A_1, A_2, \dots, A_n 是互不相容, 则

$$P(\bigcup_{j=1}^n A_j) = \sum_{j=1}^n P(A_j),$$

概率性质

设 P 是试验 S 的概率, 则有以下的结果.

(1) 不可能事件的概率是0: $P(\phi) = 0$,

(2) 有限可加性: 如果 A_1, A_2, \dots, A_n 是互不相容, 则

$$P(\bigcup_{j=1}^n A_j) = \sum_{j=1}^n P(A_j),$$

(3) 单调性: $B \subset A$, 则 $P(A) - P(B) = P(A - B) \geq 0$.

性质证明

(1) 由概率的可列可加性得到

$$\begin{aligned}1 &= P(\Omega + \phi + \phi + \cdots) \\&= P(\Omega) + P(\phi) + P(\phi) + \cdots \\&= 1 + \lim_{n \rightarrow \infty} nP(\phi)\end{aligned}$$

于是得到 $P(\phi) = 0$.

性质证明

(1) 由概率的可列可加性得到

$$\begin{aligned}1 &= P(\Omega + \phi + \phi + \cdots) \\&= P(\Omega) + P(\phi) + P(\phi) + \cdots \\&= 1 + \lim_{n \rightarrow \infty} nP(\phi)\end{aligned}$$

于是得到 $P(\phi) = 0$.

(2) 当事件 A_1, A_2, \cdots, A_n 互不相容, 由概率的可列可加性得到

$$\begin{aligned}&P(A_1 + A_2 + \cdots + A_n) \\&= P(A_1 + A_2 + \cdots + A_n + \phi + \phi + \cdots) \\&= P(A_1) + P(A_2) + \cdots + P(A_n) + P(\phi) + P(\phi) + \cdots \\&= P(A_1) + P(A_2) + \cdots + P(A_n).\end{aligned}$$

性质证明

(1) 由概率的可列可加性得到

$$\begin{aligned}1 &= P(\Omega + \phi + \phi + \cdots) \\&= P(\Omega) + P(\phi) + P(\phi) + \cdots \\&= 1 + \lim_{n \rightarrow \infty} nP(\phi)\end{aligned}$$

于是得到 $P(\phi) = 0$.

(2) 当事件 A_1, A_2, \cdots, A_n 互不相容, 由概率的可列可加性得到

$$\begin{aligned}&P(A_1 + A_2 + \cdots + A_n) \\&= P(A_1 + A_2 + \cdots + A_n + \phi + \phi + \cdots) \\&= P(A_1) + P(A_2) + \cdots + P(A_n) + P(\phi) + P(\phi) + \cdots \\&= P(A_1) + P(A_2) + \cdots + P(A_n).\end{aligned}$$

(3) 利用(2)和 $A = B + (A - B)$ 得到 $P(A) = P(B) + P(A - B)$.

移项后得到 $P(A) - P(B) = P(A - B) \geq 0$.

概率的加法公式

概率的有限可加性和可列可加性是概率 P 的最基本性质, 由此推出概率的加法公式.

概率的加法公式

概率的有限可加性和可列可加性是概率 P 的最基本性质, 由此推出概率的加法公式.

$$(4) P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB),$$

概率的加法公式

概率的有限可加性和可列可加性是概率 P 的最基本性质, 由此推出概率的加法公式.

$$(4) P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB),$$

证明 (4)的证明:

$$\begin{aligned} P(A \cup B) &= P(A + \overline{A}B) \\ &= P(A) + P(\overline{A}B) \\ &= P(A) + [P(\overline{A}B) + P(AB)] - P(AB) \\ &= P(A) + P(B) - P(AB). \end{aligned}$$

Jordan公式

(5) Jordan公式: 设 A_1, A_2, \dots, A_n 是事件, 记

$$p_k = \sum_{1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_k \leq n} P(A_{j_1} A_{j_2} \dots A_{j_k})$$

时, 有

$$P(\bigcup_{i=1}^n A_i) = \sum_{k=1}^n (-1)^{k-1} p_k.$$

Jordan公式

(5) Jordan公式: 设 A_1, A_2, \dots, A_n 是事件, 记

$$p_k = \sum_{1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_k \leq n} P(A_{j_1} A_{j_2} \dots A_{j_k})$$

时, 有

$$P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = \sum_{k=1}^n (-1)^{k-1} p_k.$$

例: $P(A \cup B \cup C) =$
 $P(A) + P(B) + P(C) - P(AB) - P(BC) - P(AC) + P(ABC),$

例3.2

m 个听众随机走进 $n(\leq m)$ 个会场, 求每个会场都至少有一个听众的概率 q_m .

例3.2

m 个听众随机走进 $n(\leq m)$ 个会场, 求每个会场都至少有一个听众的概率 q_m .

解 用 A_i 表示第 i 个会场没有听众, 用 B 表示至少有一个会场没有听众, 则 $B = \bigcup_{i=1}^n A_i$. 我们要计算 $q_m = P(\overline{B}) = 1 - P(B)$. 对互不相同的 i, j, k , 利用Jordan公式和

$$P(A_i) = \frac{(n-1)^m}{n^m}, \quad p_1 = C_n^1 \frac{(n-1)^m}{n^m},$$

例3.2

m 个听众随机走进 $n(\leq m)$ 个会场, 求每个会场都至少有一个听众的概率 q_m .

解 用 A_i 表示第 i 个会场没有听众, 用 B 表示至少有一个会场没有听众, 则 $B = \bigcup_{i=1}^n A_i$. 我们要计算 $q_m = P(\overline{B}) = 1 - P(B)$. 对互不相同的 i, j, k , 利用Jordan公式和

$$\begin{aligned} P(A_i) &= \frac{(n-1)^m}{n^m}, & p_1 &= C_n^1 \frac{(n-1)^m}{n^m}, \\ P(A_i A_j) &= \frac{(n-2)^m}{n^m}, & p_2 &= C_n^2 \frac{(n-2)^m}{n^m}, \\ \dots\dots\dots & & \dots\dots\dots & \end{aligned}$$

例3.2

m 个听众随机走进 $n(\leq m)$ 个会场, 求每个会场都至少有一个听众的概率 q_m .

解 用 A_i 表示第 i 个会场没有听众, 用 B 表示至少有一个会场没有听众, 则 $B = \bigcup_{i=1}^n A_i$. 我们要计算 $q_m = P(\overline{B}) = 1 - P(B)$. 对互不相同的 i, j, k , 利用Jordan公式和

$$\begin{aligned} P(A_i) &= \frac{(n-1)^m}{n^m}, & p_1 &= C_n^1 \frac{(n-1)^m}{n^m}, \\ P(A_i A_j) &= \frac{(n-2)^m}{n^m}, & p_2 &= C_n^2 \frac{(n-2)^m}{n^m}, \\ \dots\dots\dots & & \dots\dots\dots & \\ P(A_1 A_2 \cdots A_{n-1}) &= \frac{1}{n^m}, & p_{n-1} &= C_n^{n-1} \frac{1}{n^m}, \end{aligned}$$

例3.2

m 个听众随机走进 $n(\leq m)$ 个会场, 求每个会场都至少有一个听众的概率 q_m .

解 用 A_i 表示第 i 个会场没有听众, 用 B 表示至少有一个会场没有听众, 则 $B = \bigcup_{i=1}^n A_i$. 我们要计算 $q_m = P(\overline{B}) = 1 - P(B)$. 对互不相同的 i, j, k , 利用Jordan公式和

$$\begin{aligned} P(A_i) &= \frac{(n-1)^m}{n^m}, & p_1 &= C_n^1 \frac{(n-1)^m}{n^m}, \\ P(A_i A_j) &= \frac{(n-2)^m}{n^m}, & p_2 &= C_n^2 \frac{(n-2)^m}{n^m}, \\ &\dots\dots\dots & &\dots\dots\dots \\ P(A_1 A_2 \cdots A_{n-1}) &= \frac{1}{n^m}, & p_{n-1} &= C_n^{n-1} \frac{1}{n^m}, \\ P(A_1 A_2 \cdots A_n) &= \frac{0}{n^m}, & p_n &= 0, \end{aligned}$$

例3.2

m 个听众随机走进 $n(\leq m)$ 个会场, 求每个会场都至少有一个听众的概率 q_m .

解 用 A_i 表示第 i 个会场没有听众, 用 B 表示至少有一个会场没有听众, 则 $B = \bigcup_{i=1}^n A_i$. 我们要计算 $q_m = P(\overline{B}) = 1 - P(B)$. 对互不相同的 i, j, k , 利用Jordan公式和

$$\begin{aligned} P(A_i) &= \frac{(n-1)^m}{n^m}, & p_1 &= C_n^1 \frac{(n-1)^m}{n^m}, \\ P(A_i A_j) &= \frac{(n-2)^m}{n^m}, & p_2 &= C_n^2 \frac{(n-2)^m}{n^m}, \\ &\dots\dots\dots & &\dots\dots\dots \\ P(A_1 A_2 \cdots A_{n-1}) &= \frac{1}{n^m}, & p_{n-1} &= C_n^{n-1} \frac{1}{n^m}, \\ P(A_1 A_2 \cdots A_n) &= \frac{0}{n^m}, & p_n &= 0, \end{aligned}$$

$$\text{得到 } P(B) = \sum_{i=1}^n (-1)^{i-1} C_n^i \frac{(n-i)^m}{n^m}.$$

例3.2

m 个听众随机走进 $n(\leq m)$ 个会场, 求每个会场都至少有一个听众的概率 q_m .

解 用 A_i 表示第 i 个会场没有听众, 用 B 表示至少有一个会场没有听众, 则 $B = \bigcup_{i=1}^n A_i$. 我们要计算 $q_m = P(\overline{B}) = 1 - P(B)$. 对互不相同的 i, j, k , 利用Jordan公式和

$$\begin{aligned} P(A_i) &= \frac{(n-1)^m}{n^m}, & p_1 &= C_n^1 \frac{(n-1)^m}{n^m}, \\ P(A_i A_j) &= \frac{(n-2)^m}{n^m}, & p_2 &= C_n^2 \frac{(n-2)^m}{n^m}, \\ &\dots\dots\dots & &\dots\dots\dots \\ P(A_1 A_2 \cdots A_{n-1}) &= \frac{1}{n^m}, & p_{n-1} &= C_n^{n-1} \frac{1}{n^m}, \\ P(A_1 A_2 \cdots A_n) &= \frac{0}{n^m}, & p_n &= 0, \end{aligned}$$

得到 $P(B) = \sum_{i=1}^n (-1)^{i-1} C_n^i \frac{(n-i)^m}{n^m}$. 最后得到

$$q_m = \sum_{i=0}^n (-1)^i C_n^i \frac{(n-i)^m}{n^m}.$$

概率的连续性

如果 $A_1 \subset A_2 \subset \cdots$, 就称事件序列 $\{A_j\} \equiv \{A_j \mid j = 1, 2, \cdots\}$ 是单调增的. 如果 $A_1 \supset A_2 \supset \cdots$, 就称事件序列 $\{A_j\}$ 是单调减的. 我们把单调增序列和单调减序列统称为单调序列.

概率的连续性

如果 $A_1 \subset A_2 \subset \cdots$, 就称事件序列 $\{A_j\} \equiv \{A_j \mid j = 1, 2, \cdots\}$ 是单调增的. 如果 $A_1 \supset A_2 \supset \cdots$, 就称事件序列 $\{A_j\}$ 是单调减的. 我们把单调增序列和单调减序列统称为单调序列.

定理3.1 设 $\{A_j\}$ 和 $\{B_j\}$ 是事件列.

(1) 如果 $\{A_j\}$ 是单调增序列, 则

$$P\left(\bigcup_{j=1}^{\infty} A_j\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n).$$

(2) 如果 $\{B_j\}$ 是单调减序列, 则

$$P\left(\bigcap_{j=1}^{\infty} B_j\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(B_n).$$

概率的连续性

如果 $A_1 \subset A_2 \subset \cdots$, 就称事件序列 $\{A_j\} \equiv \{A_j \mid j = 1, 2, \cdots\}$ 是单调增的. 如果 $A_1 \supset A_2 \supset \cdots$, 就称事件序列 $\{A_j\}$ 是单调减的. 我们把单调增序列和单调减序列统称为单调序列.

定理3.1 设 $\{A_j\}$ 和 $\{B_j\}$ 是事件列.

(1) 如果 $\{A_j\}$ 是单调增序列, 则

$$P\left(\bigcup_{j=1}^{\infty} A_j\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n).$$

(2) 如果 $\{B_j\}$ 是单调减序列, 则

$$P\left(\bigcap_{j=1}^{\infty} B_j\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(B_n).$$

通常称 $\bigcup_{j=1}^{\infty} A_j$ 为单调增序列 $\{A_j\}$ 的极限, 称 $\bigcap_{j=1}^{\infty} B_j$ 为单调减序列 $\{B_j\}$ 的极限.

条件概率

条件概率

例4.1 掷一个骰子, 已知掷出了偶数点, 求掷出的是2的概率.

条件概率

例4.1 掷一个骰子, 已知掷出了偶数点, 求掷出的是2的概率.

解 用 A 表示掷出偶数点, B 表示掷出2. 已知 A 发生后试验的条件已经改变. 在新的试验条件下 A 成为样本空间, A 的样本点具有等可能性, B 是 A 的子集, $\#A = 3$, $\#B = 1$. 所以, 用 $P(B|A)$ 表示要求的概率时,

$$P(B|A) = \frac{\#B}{\#A} = \frac{1}{3}.$$

我们称 $P(B|A)$ 是已知 A 发生的条件下, B 发生的概率.

条件概率

例4.1 掷一个骰子, 已知掷出了偶数点, 求掷出的是2的概率.

解 用 A 表示掷出偶数点, B 表示掷出2. 已知 A 发生后试验的条件已经改变. 在新的试验条件下 A 成为样本空间, A 的样本点具有等可能性, B 是 A 的子集, $\#A = 3$, $\#B = 1$. 所以, 用 $P(B|A)$ 表示要求的概率时,

$$P(B|A) = \frac{\#B}{\#A} = \frac{1}{3}.$$

我们称 $P(B|A)$ 是已知 A 发生的条件下, B 发生的概率.

例4.2 在52张扑克中任取一张, 已知抽到草花的条件下, 求抽到的是草花5的概率.

条件概率

例4.1 掷一个骰子, 已知掷出了偶数点, 求掷出的是2的概率.

解 用 A 表示掷出偶数点, B 表示掷出2. 已知 A 发生后试验的条件已经改变. 在新的试验条件下 A 成为样本空间, A 的样本点具有等可能性, B 是 A 的子集, $\#A = 3$, $\#B = 1$. 所以, 用 $P(B|A)$ 表示要求的概率时,

$$P(B|A) = \frac{\#B}{\#A} = \frac{1}{3}.$$

我们称 $P(B|A)$ 是已知 A 发生的条件下, B 发生的概率.

例4.2 在52张扑克中任取一张, 已知抽到草花的条件下, 求抽到的是草花5的概率.

解 设 $A =$ “抽到草花”, $B =$ “抽到草花5”. 按例4.1的方法有 $P(B|A) = \#B/\#A = 1/13$.

设 A, B 是事件, 以后总用 $P(B|A)$ 表示已知 A 发生的条件下, B 发生的条件概率, 简称为**条件概率**(conditional probability). 下面是条件概率的计算公式.

设 A, B 是事件, 以后总用 $P(B|A)$ 表示已知 A 发生的条件下, B 发生的条件概率, 简称为**条件概率**(conditional probability). 下面是条件概率的计算公式.

条件概率公式: 如果 $P(A) > 0$, 则

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

设 A, B 是事件, 以后总用 $P(B|A)$ 表示已知 A 发生的条件下, B 发生的条件概率, 简称为**条件概率**(conditional probability). 下面是条件概率的计算公式.

条件概率公式: 如果 $P(A) > 0$, 则

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

对于古典概型, 已知 A 发生后试验的条件已经改变. 在新的试验条件下 A 成为样本空间, A 的样本点具有等可能性. 已知 A 发生后, $B = AB$ 是 A 的子集. 利用古典概型的定义知道

$$P(B|A) = P(AB|A) = \frac{\#(AB)}{\#A} = \frac{\#(AB)/\#\Omega}{\#A/\#\Omega} = \frac{P(AB)}{P(A)}.$$

例4.4 设 $P(A) > 0$, 对于任何事件 B , 定义 $P_A(B) = P(B|A)$. 则

- (1) P_A 是概率,
- (2) 对于事件 B, C , 当 $P(AB) > 0$ 时,

$$P_A(C|B) = P(C|AB).$$

例4.4 设 $P(A) > 0$, 对于任何事件 B , 定义 $P_A(B) = P(B|A)$. 则

- (1) P_A 是概率,
- (2) 对于事件 B, C , 当 $P(AB) > 0$ 时,

$$P_A(C|B) = P(C|AB).$$

证 (1) 我们验证概率公理化的三个条件.

例4.4 设 $P(A) > 0$, 对于任何事件 B , 定义 $P_A(B) = P(B|A)$. 则

(1) P_A 是概率,

(2) 对于事件 B, C , 当 $P(AB) > 0$ 时,

$$P_A(C|B) = P(C|AB).$$

证 (1) 我们验证概率公理化的三个条件.

(a)非负性: 对事件 B ,

$$P_A(B) = P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)} \geq 0,$$

(b)完全性: $P_A(\Omega) = P(\Omega A|A) = P(A)/P(A) = 1,$

(b)完全性: $P_A(\Omega) = P(\Omega A|A) = P(A)/P(A) = 1$,

(c)可列可加性: 对于互不相容的事件 B_1, B_2, \dots , 用条件概率公式和概率 P 的可列可加性得到

(b)完全性: $P_A(\Omega) = P(\Omega A|A) = P(A)/P(A) = 1$,

(c)可列可加性: 对于互不相容的事件 B_1, B_2, \dots , 用条件概率公式和概率 P 的可列可加性得到

$$\begin{aligned} P_A(\bigcup_{j=1}^{\infty} B_j) &= P(\bigcup_{j=1}^{\infty} B_j | A) \\ &= P(\bigcup_{j=1}^{\infty} AB_j) / P(A) \\ &= \sum_{j=1}^{\infty} P(AB_j) / P(A) \\ &= \sum_{j=1}^{\infty} P(B_j | A) \\ &= \sum_{j=1}^{\infty} P_A(B_j). \end{aligned}$$

(2) 因为 P_A 是概率, 利用条件概率公式(4.1)得到

(2) 因为 P_A 是概率, 利用条件概率公式(4.1)得到

$$\begin{aligned} P_A(C|B) &= \frac{P_A(CB)}{P_A(B)} \\ &= \frac{P(CB|A)}{P(B|A)} \\ &= \frac{P(ABC)/P(A)}{P(AB)/P(A)} \\ &= \frac{P(ABC)}{P(AB)} \\ &= P(C|AB). \end{aligned}$$

乘法公式:

设 $A, B, A_1, A_2, \dots, A_n$ 是事件, 则

(1) $P(AB) = P(A)P(B|A),$

(2) 当 $P(A_1A_2 \cdots A_{n-1}) \neq 0$, 有

$$P(A_1A_2 \cdots A_n) = P(A_1)P(A_2|A_1) \cdots P(A_n|A_1A_2 \cdots A_{n-1}).$$

事件的独立性

事件的独立性

设 A 是试验 S_1 下的事件, B 是试验 S_2 下的事件, 且 A 的发生与否不影响 B 的发生. 用公式表述出来就是 $P(B|A) = P(B)$. 再用乘法公式得到 $P(AB) = P(A)P(B|A) = P(A)P(B)$. 此式表示事件 A , B 相互独立.

事件的独立性

设 A 是试验 S_1 下的事件, B 是试验 S_2 下的事件, 且 A 的发生与否不影响 B 的发生. 用公式表述出来就是 $P(B|A) = P(B)$. 再用乘法公式得到 $P(AB) = P(A)P(B|A) = P(A)P(B)$. 此式表示事件 A, B 相互独立.

定义5.1 如果事件 A, B 满足 $P(AB) = P(A)P(B)$, 就称 A, B 相互独立, 简称为 A, B 独立(independent).

事件的独立性

设 A 是试验 S_1 下的事件, B 是试验 S_2 下的事件, 且 A 的发生与否不影响 B 的发生. 用公式表述出来就是 $P(B|A) = P(B)$. 再用乘法公式得到 $P(AB) = P(A)P(B|A) = P(A)P(B)$. 此式表示事件 A, B 相互独立.

定义5.1 如果事件 A, B 满足 $P(AB) = P(A)P(B)$, 就称 A, B 相互独立, 简称为 A, B 独立(independent).

不可能事件, 必然事件与任何事件独立. 这是因为 $P(\phi A) = P(\phi)P(A)$, $P(\Omega A) = P(\Omega)P(A)$ 总成立. 又当 $P(A) > 0$ 时, A, B 独立当且仅当 $P(B|A) = P(B)$.

例5.2 两线段将长方形 Ω 四等分, 得到 E_1, E_2, E_3, E_4 .

E_1	E_2
E_3	E_4

设 $A = E_1 \cup E_2$, $B = E_1 \cup E_3$, $C = E_1 \cup E_4$. 在 Ω 中任取一点, 则

$$P(AB) = P(A)P(B) = 1/4,$$

$$P(AC) = P(A)P(C) = 1/4,$$

$$P(BC) = P(B)P(C) = 1/4.$$

于是 A, B, C 两两独立.

如果三个事件 A, B 和 C 满足以下条件, 则称它们**两两独立**:

$$1. P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$$

$$2. P(A \cap C) = P(A) \cdot P(C)$$

$$3. P(B \cap C) = P(B) \cdot P(C)$$

这意味着, 任意两个事件之间是独立的, 但不涉及三个事件同时发生的概率。

例5.2 两线段将长方形 Ω 四等分, 得到 E_1, E_2, E_3, E_4 .

E_1	E_2
E_3	E_4

设 $A = E_1 \cup E_2$, $B = E_1 \cup E_3$, $C = E_1 \cup E_4$. 在 Ω 中任取一点, 则

$$P(AB) = P(A)P(B) = 1/4,$$

$$P(AC) = P(A)P(C) = 1/4,$$

$$P(BC) = P(B)P(C) = 1/4.$$

于是 A, B, C 两两独立.

涉及到概率论中“独立性”和“相交”的直观理解, 为什么 A 和 B 相交但仍然独立。

即使 A 和 B 有交集, 但这个交集的“大小”(概率)恰好符合独立性的定义。这意味着, 知道点在 A 内, 并不会改变点在 B 内的概率。换句话说, 点在 A 内的信息并没有提供关于点在 B 内的额外信息。

独立性并不意味着事件之间没有交集, 而是交集的概率恰好符合独立性的定义。

例5.2 两线段将长方形 Ω 四等分, 得到 E_1, E_2, E_3, E_4 .

E_1	E_2
E_3	E_4

设 $A = E_1 \cup E_2$, $B = E_1 \cup E_3$, $C = E_1 \cup E_4$. 在 Ω 中任取一点, 则

$$P(AB) = P(A)P(B) = 1/4,$$

$$P(AC) = P(A)P(C) = 1/4,$$

$$P(BC) = P(B)P(C) = 1/4.$$

于是 A, B, C 两两独立.

定理5.1 A, B 独立当且仅当 \overline{A}, B 独立.

例5.2 两线段将长方形 Ω 四等分, 得到 E_1, E_2, E_3, E_4 .

E_1	E_2
E_3	E_4

设 $A = E_1 \cup E_2$, $B = E_1 \cup E_3$, $C = E_1 \cup E_4$. 在 Ω 中任取一点, 则

$$P(AB) = P(A)P(B) = 1/4,$$

$$P(AC) = P(A)P(C) = 1/4,$$

$$P(BC) = P(B)P(C) = 1/4.$$

于是 A, B, C 两两独立.

定理5.1 A, B 独立当且仅当 \bar{A}, B 独立.

证明 只需由 A, B 独立证明 \bar{A}, B 独立. 当 A, B 独立, 有

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

于是 \bar{A}, B 独立.

定义5.2 (1) 称事件 A_1, A_2, \dots, A_n 相互独立, 如果对任何 $1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_k \leq n$,

$$P(A_{j_1} A_{j_2} \cdots A_{j_k}) = P(A_{j_1})P(A_{j_2}) \cdots P(A_{j_k}).$$

(2) 称事件 A_1, A_2, \dots 相互独立, 如果对任何 $n \geq 2$, 事件 A_1, A_2, \dots, A_n 相互独立.

(3) 称 $\{A_n\}$ 是独立事件列, 如果 A_1, A_2, \dots 相互独立.

两两独立

如果三个事件 A 、 B 和 C 满足以下条件, 则称它们两两独立:

1. $P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$
2. $P(A \cap C) = P(A) \cdot P(C)$
3. $P(B \cap C) = P(B) \cdot P(C)$

这意味着, 任意两个事件之间是独立的, 但不涉及三个事件同时发生的概率。

相互独立

如果三个事件 A 、 B 和 C 满足以下条件, 则称它们相互独立:

1. $P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$
2. $P(A \cap C) = P(A) \cdot P(C)$
3. $P(B \cap C) = P(B) \cdot P(C)$
4. $P(A \cap B \cap C) = P(A) \cdot P(B) \cdot P(C)$

这意味着, 任意两个事件之间是独立的, 并且三个事件同时发生的概率也符合独立性定义。

定义5.2 (1) 称事件 A_1, A_2, \dots, A_n 相互独立, 如果对任何 $1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_k \leq n$,

$$P(A_{j_1} A_{j_2} \cdots A_{j_k}) = P(A_{j_1})P(A_{j_2}) \cdots P(A_{j_k}).$$

(2) 称事件 A_1, A_2, \dots 相互独立, 如果对任何 $n \geq 2$, 事件 A_1, A_2, \dots, A_n 相互独立.

(3) 称 $\{A_n\}$ 是独立事件列, 如果 A_1, A_2, \dots 相互独立.

例5.2 中的事件 A, B, C 两两独立, 但是不相互独立, 因为

$$P(ABC) = 1/4, \quad P(A)P(B)P(C) = 1/8.$$

例5.3 事件 A, B, C 相互独立当且仅当他们两两独立, 并且 $P(ABC) = P(A)P(B)P(C)$.

例5.3 事件 A, B, C 相互独立当且仅当他们两两独立,并且 $P(ABC) = P(A)P(B)P(C)$.

例5.4 设 A_1, A_2, \dots, A_n 相互独立, 则有如下的结果.

- (1) 对 $1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_k \leq n$, $A_{j_1}, A_{j_2}, \dots, A_{j_k}$ 相互独立,
- (2) 用 B_i 表示 A_i 或 $\overline{A_i}$, 则 B_1, B_2, \dots, B_n 相互独立,
- (3) $(A_1 A_2), A_3, \dots, A_n$ 相互独立;
- (4) $(A_1 \cup A_2), A_3, \dots, A_n$ 相互独立.

例5.3 事件 A, B, C 相互独立当且仅当他们两两独立,并且 $P(ABC) = P(A)P(B)P(C)$.

例5.4 设 A_1, A_2, \dots, A_n 相互独立, 则有如下的结果.

- (1) 对 $1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_k \leq n$, $A_{j_1}, A_{j_2}, \dots, A_{j_k}$ 相互独立,
- (2) 用 B_i 表示 A_i 或 $\overline{A_i}$, 则 B_1, B_2, \dots, B_n 相互独立,
- (3) $(A_1 A_2), A_3, \dots, A_n$ 相互独立;
- (4) $(A_1 \cup A_2), A_3, \dots, A_n$ 相互独立.

例5.6 每门高炮击中飞机的概率是0.3, 要以99%的把握击中飞机, 需要几门高炮.

例5.3 事件 A, B, C 相互独立当且仅当他们两两独立,并且 $P(ABC) = P(A)P(B)P(C)$.

例5.4 设 A_1, A_2, \dots, A_n 相互独立, 则有如下的结果.

- (1) 对 $1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_k \leq n$, $A_{j_1}, A_{j_2}, \dots, A_{j_k}$ 相互独立,
- (2) 用 B_i 表示 A_i 或 \bar{A}_i , 则 B_1, B_2, \dots, B_n 相互独立,
- (3) $(A_1 A_2), A_3, \dots, A_n$ 相互独立;
- (4) $(A_1 \cup A_2), A_3, \dots, A_n$ 相互独立.

例5.6 每门高炮击中飞机的概率是0.3, 要以99%的把握击中飞机, 需要几门高炮.

解 用 A_i 表示第 i 门高炮击中目标. 设需要 n 门高炮, 则要求 n 满足

$$P(\bigcup_{j=1}^n A_j) = 1 - P(\bigcap_{j=1}^n \bar{A}_j) = 1 - (0.7)^n \geq 0.99.$$

例5.3 事件 A, B, C 相互独立当且仅当他们两两独立,并且 $P(ABC) = P(A)P(B)P(C)$.

例5.4 设 A_1, A_2, \dots, A_n 相互独立, 则有如下的结果.

- (1) 对 $1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_k \leq n$, $A_{j_1}, A_{j_2}, \dots, A_{j_k}$ 相互独立,
- (2) 用 B_i 表示 A_i 或 \bar{A}_i , 则 B_1, B_2, \dots, B_n 相互独立,
- (3) $(A_1 A_2), A_3, \dots, A_n$ 相互独立;
- (4) $(A_1 \cup A_2), A_3, \dots, A_n$ 相互独立.

例5.6 每门高炮击中飞机的概率是0.3, 要以99%的把握击中飞机, 需要几门高炮.

解 用 A_i 表示第 i 门高炮击中目标. 设需要 n 门高炮, 则要求 n 满足

$$P(\bigcup_{j=1}^n A_j) = 1 - P(\bigcap_{j=1}^n \bar{A}_j) = 1 - (0.7)^n \geq 0.99.$$

由 $n \ln 0.7 \leq \ln(1 - 0.99)$ 解出 $n \geq 12.9114$. 于是取 $n = 13$.

全概率公式

全概率公式

定理**6.1**(全概率公式) 如果事件 A_1, A_2, \dots, A_n 互不相容,
 $B \subset \bigcup_{j=1}^n A_j$, 则

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

全概率公式

定理6.1(全概率公式) 如果事件 A_1, A_2, \dots, A_n 互不相容,
 $B \subset \bigcup_{j=1}^n A_j$, 则

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

证明 因为 $B = B \bigcup_{j=1}^n A_j = \bigcup_{j=1}^n BA_j$, 用概率的有限可加性和乘法公式得到

$$\begin{aligned} P(B) &= P\left(B \bigcup_{j=1}^n A_j\right) \\ &= \sum_{j=1}^n P(BA_j) \\ &= \sum_{j=1}^n P(A_j)P(B|A_j). \end{aligned}$$

如果事件 A_1, A_2, \dots, A_n 互不相容, $\bigcup_{j=1}^n A_j = \Omega$, 则称 A_1, A_2, \dots, A_n 是**完备事件组**. A 和 \bar{A} 总构成完备事件组, 所以总有

$$P(B) = P(A)P(B|A) + P(\bar{A})P(B|\bar{A}).$$

如果事件 A_1, A_2, \dots, A_n 互不相容, $\bigcup_{j=1}^n A_j = \Omega$, 则称 A_1, A_2, \dots, A_n 是**完备事件组**. A 和 \bar{A} 总构成完备事件组, 所以总有

$$P(B) = P(A)P(B|A) + P(\bar{A})P(B|\bar{A}).$$

例6.1 (抽签问题) n 个签中有 m 个标有“中”, 无放回依次随机抽签时, 第 j 次抽中的概率是 m/n .

解 用归纳法. 用 A_j 表示第 j 次抽中, 则对一切 m, n , 当 $m \leq n$ 时, 有 $P(A_1) = m/n$. 设对一切 m, n , 当 $m \leq n$ 时, 有 $P(A_{j-1}) = m/n$,

解 用归纳法. 用 A_j 表示第 j 次抽中, 则对一切 m, n , 当 $m \leq n$ 时, 有 $P(A_1) = m/n$. 设对一切 m, n , 当 $m \leq n$ 时, 有 $P(A_{j-1}) = m/n$, 则有

$$P(A_j|A_1) = \frac{m-1}{n-1}, \quad P(A_j|\bar{A}_1) = \frac{m}{n-1}.$$

解 用归纳法. 用 A_j 表示第 j 次抽中, 则对一切 m, n , 当 $m \leq n$ 时, 有 $P(A_1) = m/n$. 设对一切 m, n , 当 $m \leq n$ 时, 有 $P(A_{j-1}) = m/n$, 则有

$$P(A_j|A_1) = \frac{m-1}{n-1}, \quad P(A_j|\bar{A}_1) = \frac{m}{n-1}.$$

于是有

$$\begin{aligned} P(A_j) &= P(A_1)P(A_j|A_1) + P(\bar{A}_1)P(A_j|\bar{A}_1) \\ &= \frac{m}{n} \frac{m-1}{n-1} + \frac{n-m}{n} \frac{m}{n-1} \\ &= \frac{m}{n}, \quad 1 \leq j \leq n. \end{aligned}$$

解 用归纳法. 用 A_j 表示第 j 次抽中, 则对一切 m, n , 当 $m \leq n$ 时, 有 $P(A_1) = m/n$. 设对一切 m, n , 当 $m \leq n$ 时, 有 $P(A_{j-1}) = m/n$, 则有

$$P(A_j|A_1) = \frac{m-1}{n-1}, \quad P(A_j|\bar{A}_1) = \frac{m}{n-1}.$$

于是有

$$\begin{aligned} P(A_j) &= P(A_1)P(A_j|A_1) + P(\bar{A}_1)P(A_j|\bar{A}_1) \\ &= \frac{m}{n} \frac{m-1}{n-1} + \frac{n-m}{n} \frac{m}{n-1} \\ &= \frac{m}{n}, \quad 1 \leq j \leq n. \end{aligned}$$

(另解: $P(A_j) = m(n-1)!/n!$)

敏感问题调查

例6.2 在调查家庭暴力(或婚外恋、服用兴奋剂、吸毒等敏感问题)所占家庭的比例 p 时,被调查者往往不愿回答真相,这使得调查数据失真. 为得到实际的 p 同时又不侵犯个人隐私,调查人员将袋中放入比例是 p_0 的红球和比例是 $q_0 = 1 - p_0$ 的白球. 被调查者在袋中任取一球窥视后放回,并承诺取得红球就讲真话,取到白球就讲假话. 被调查者只需在匿名调查表中选“是”(有家庭暴力)或“否”,然后将表放入投票箱. 没人能知道被调查者是否讲真话和回答的是什么. 如果声称有家庭暴力的家庭比例是 p_1 , 求 p .

解 对任选的一个家庭, 用 B 表示回答“是”, 用 A 表示实际“是”. 利用全概率公式得到

$$\begin{aligned} p_1 &= P(B) \\ &= P(B|A)P(A) + P(B|\bar{A})P(\bar{A}) \\ &= p_0 P(A) + q_0(1 - P(A)) \\ &= q_0 + (p_0 - q_0)P(A). \end{aligned}$$

解 对任选的一个家庭, 用 B 表示回答“是”, 用 A 表示实际“是”. 利用全概率公式得到

$$\begin{aligned} p_1 &= P(B) \\ &= P(B|A)P(A) + P(B|\bar{A})P(\bar{A}) \\ &= p_0 P(A) + q_0 (1 - P(A)) \\ &= q_0 + (p_0 - q_0)P(A). \end{aligned}$$

于是只要 $p_0 \neq q_0$, 则

$$p = P(A) = \frac{p_1 - q_0}{p_0 - q_0}.$$

实际问题中, p_1 是未知的, 需要经过调查得到. 假定调查了 n 个家庭, 其中有 k 个家庭回答“是”, 则可以用 $\hat{p}_1 = k/n$ 估计 p_1 , 于是可以用 $\hat{p} = \frac{\hat{p}_1 - q_0}{p_0 - q_0}$ 估计 p .

实际问题中, p_1 是未知的, 需要经过调查得到. 假定调查了 n 个家庭, 其中有 k 个家庭回答“是”, 则可以用 $\hat{p}_1 = k/n$ 估计 p_1 , 于是可以用 $\hat{p} = \frac{\hat{p}_1 - q_0}{\hat{p}_0 - q_0}$ 估计 p .

如果袋中装有 30 个红球, 50 个白球, 调查了 320 个家庭, 其中有 195 个家庭回答“是”, 则

$$p_0 = 3/8,$$

$$q_0 = 5/8,$$

$$\hat{p}_1 = 195/320,$$

$$\hat{p} = \frac{195/320 - 5/8}{3/8 - 5/8} = 6.25\%.$$

可以证明 $|p_0 - q_0|$ 越大, 得到的结论越可靠. 但是 $|p_0 - q_0|$ 越大, 调查方案越不易被被调查者接受.

Bayes 公式

定理6.2 如果事件 A_1, A_2, \dots, A_n 互不相容, $B \subset \bigcup_{j=1}^n A_j$, 则 $P(B) > 0$ 时, 有

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

LIKELIHOOD

The probability of "B" being True, given "A" is True

PRIOR

The probability "A" being True. This is the knowledge.

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

POSTERIOR

The probability of "A" being True, given "B" is True

MARGINALIZATION

The probability "B" being True.

$$P(H|D) = \frac{P(D|H) \cdot P(H)}{P(D)}$$

先验

$P(H)$

×

似然

$P(D|H)$

÷

证据

$P(D)$

=

后验

$P(H|D)$

$P(H)$ - 先验概率

我们原本对假设H的信心

$P(D|H)$ - 似然

数据对假设的支持程度

$P(D)$ - 边际似然

所有假设下, 观察到数据D的总概率

$P(H|D)$ - 后验概率

看到数据D之后, 调整后的信心

贝叶斯公式直观解释:
当我们看到一项新证据之后, 应该

Bayes 公式

定理6.2 如果事件 A_1, A_2, \dots, A_n 互不相容, $B \subset \bigcup_{j=1}^n A_j$, 则 $P(B) > 0$ 时, 有

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

证明 由条件概率公式和全概率公式得到

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

Bayes 公式

定理6.2 如果事件 A_1, A_2, \dots, A_n 互不相容, $B \subset \bigcup_{j=1}^n A_j$, 则 $P(B) > 0$ 时, 有

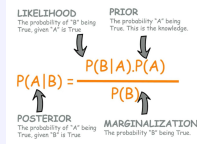
$$P(A_j|B) = \frac{P(A_j)P(B|A_j)}{\sum_{i=1}^n P(A_i)P(B|A_i)}, \quad 1 \leq j \leq n.$$

证明 由条件概率公式和全概率公式得到

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

最常用到的Bayes 公式是当 $P(B) > 0$,

$$P(A|B) = \frac{P(A)P(B|A)}{P(A)P(B|A) + P(\bar{A})P(B|\bar{A})}.$$



疾病普查问题

例6.4 一种新方法对某种特定疾病的诊断准确率是90%(有病被正确诊断和没病被正确诊断的概率都是90%). 如果群体中这种病的发病率是0.1%, 甲在身体普查中被诊断患病, 问甲的确患病的概率是多少?

疾病普查问题

例6.4 一种新方法对某种特定疾病的诊断准确率是90%(有病被正确诊断和没病被正确诊断的概率都是90%). 如果群体中这种病的发病率是0.1%, 甲在身体普查中被诊断患病, 问甲的确患病的概率是多少?

解 设 A =甲患病, B = 甲被诊断有病. 根据题意, $P(A) = 0.001$,

$$P(B|A) = 0.9, \quad P(B|\bar{A}) = 0.1,$$

疾病普查问题

例6.4 一种新方法对某种特定疾病的诊断准确率是90%(有病被正确诊断和没病被正确诊断的概率都是90%). 如果群体中这种病的发病率是0.1%, 甲在身体普查中被诊断患病, 问甲的确患病的概率是多少?

解 设 A =甲患病, B = 甲被诊断有病. 根据题意, $P(A) = 0.001$,

$$P(B|A) = 0.9, \quad P(B|\bar{A}) = 0.1,$$

于是

$$\begin{aligned} P(A|B) &= \frac{P(A)P(B|A)}{P(A)P(B|A) + P(\bar{A})P(B|\bar{A})} \\ &= \frac{0.001 \times 0.9}{0.001 \times 0.9 + 0.999 \times 0.1} \\ &= \frac{9}{9 + 999} \\ &= 0.0089 < 1\%. \end{aligned}$$

吸烟与肺癌问题

例6.5 1950年某地区曾对50-60岁的男性公民进行调查. 肺癌病人中吸烟的比例是99.7%, 无肺癌人中吸烟的比例是95.8%. 如果整个人群的发病率是 $p = 10^{-4}$. 求吸烟人群中的肺癌发病率和吸烟人群中的肺癌发病率.

吸烟与肺癌问题

例6.5 1950年某地区曾对50-60岁的男性公民进行调查. 肺癌病人中吸烟的比例是99.7%, 无肺癌人中吸烟的比例是95.8%. 如果整个人群的发病率是 $p = 10^{-4}$. 求吸烟人群中的肺癌发病率和吸烟人群中的肺癌发病率.

解 引入 A = 有肺癌, B = 吸烟, 则 $P(A) = 10^{-4}$,
 $P(B|A) = 99.7\%$, $P(B|\bar{A}) = 95.8\%$.

吸烟与肺癌问题

例6.5 1950年某地区曾对50-60岁的男性公民进行调查. 肺癌病人中吸烟的比例是99.7%, 无肺癌人中吸烟的比例是95.8%. 如果整个人群的发病率是 $p = 10^{-4}$. 求吸烟人群中的肺癌发病率和吸烟人群中的肺癌发病率.

解 引入 A = 有肺癌, B = 吸烟, 则 $P(A) = 10^{-4}$,
 $P(B|A) = 99.7\%$, $P(B|\bar{A}) = 95.8\%$. 利用公式Bayes公式得到:

$$P(A|B) = \frac{P(A)P(B|A)}{P(A)P(B|A) + P(\bar{A})P(B|\bar{A})} = 1.0407 \times 10^{-4}.$$

$$P(A|\bar{B}) = \frac{P(A)P(\bar{B}|A)}{P(A)P(\bar{B}|A) + P(\bar{A})P(\bar{B}|\bar{A})} = 7.1438 \times 10^{-6}.$$

吸烟与肺癌问题

例6.5 1950年某地区曾对50-60岁的男性公民进行调查. 肺癌病人中吸烟的比例是99.7%, 无肺癌人中吸烟的比例是95.8%. 如果整个人群的发病率是 $p = 10^{-4}$. 求吸烟人群中的肺癌发病率和吸烟人群中的肺癌发病率.

解 引入 A = 有肺癌, B = 吸烟, 则 $P(A) = 10^{-4}$,
 $P(B|A) = 99.7\%$, $P(B|\bar{A}) = 95.8\%$. 利用公式Bayes公式得到:

$$P(A|B) = \frac{P(A)P(B|A)}{P(A)P(B|A) + P(\bar{A})P(B|\bar{A})} = 1.0407 \times 10^{-4}.$$

$$P(A|\bar{B}) = \frac{P(A)P(\bar{B}|A)}{P(A)P(\bar{B}|A) + P(\bar{A})P(\bar{B}|\bar{A})} = 7.1438 \times 10^{-6}.$$

于是,

$$\frac{\text{吸烟人群的发病率}}{\text{不吸烟人群的发病率}} = \frac{P(A|B)}{P(A|\bar{B})} = 14.57.$$

概率与频率

古典概型只对等可能的情况定义了概率, 为了能够描述更复杂的试验, 很多学者使用概率的频率定义.

设 A 是试验 S 的事件. 在相同的条件下将试验 S 独立地重复 N 次, 我们称

$$f_N = \frac{N \text{次试验中} A \text{发生的次数}}{N}$$

是 N 次独立重复试验中, 事件 A 发生的频率(frequency).

概率与频率

古典概型只对等可能的情况定义了概率, 为了能够描述更复杂的试验, 很多学者使用概率的频率定义.

设 A 是试验 S 的事件. 在相同的条件下将试验 S 独立地重复 N 次, 我们称

$$f_N = \frac{N \text{次试验中} A \text{发生的次数}}{N}$$

是 N 次独立重复试验中, 事件 A 发生的频率(frequency).

理论和试验都证明, 当 $N \rightarrow \infty$, f_N 会收敛到一个数 $P(A)$. 我们称 $P(A)$ 为事件 A 在试验 S 下发生的概率, 简称为 A 的概率. 现在的随机试验工作可以在计算机上方便地进行.

例7.1 表1.7.1是用计算机进行的投掷一枚均匀的骰子的试验的总结. 其中 N 是试验的次数, 表中的百分数是频率. 例如表中第2行第2列的17.00%, 表示试验次数 $N = 10^2$ 时, 点数1出现的频率是17.00%.

表1.7.1

点数	$N = 10^2$	$N = 10^3$	$N = 5000$	$N = 10^4$	$N = 10^5$	$N = 10^6$
1	17.00%	16.50%	16.28%	16.61%	16.72%	16.69%
2	15.00%	15.50%	17.12%	16.62%	16.44%	16.62%
3	18.00%	17.10%	16.78%	16.94%	16.84%	16.69%
4	18.00%	16.00%	16.68%	16.97%	16.76%	16.64%
5	13.00%	16.60%	15.50%	15.94%	16.69%	16.64%
6	19.00%	18.30%	17.64%	16.92%	16.56%	16.71%

从表1.7.2可以看出, 随着试验次数 N 的增加, 每个点数出现的频率 f_N 都向概率 $1/6 = 16.667\%$ 收敛.

部分公式总结

贝叶斯公式

$$P(A_i | B) = \frac{P(A_i) \cdot P(B | A_i)}{\sum_{i=1}^n P(A_i) \cdot P(B | A_i)}, i = 1, 2, \dots, n$$

全概率公式

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

加法公式

$$P(A + B) = P(A) + P(B) - P(AB)$$

减法公式

$$P(B - A) = P(B) - P(AB)$$

乘法公式

$$P(AB) = P(B|A) \cdot P(A)$$

概率统计与随机过程课程QQ群



作业

1.3 100 件产品中有 3 件次品.

(a) 从中任取 2 件, 求至少得一件次品的概率;

(b) 从中任取 10 件, 再从这 10 件中任取 2 件, 求至少得一件次品的概率.

1.4 从一副扑克的 52 张牌中任取出 13 张, 再从这 13 张中任取出 3 张. 求这 3 张牌同花色的概率和花色互不相同的概率.

1.6 从标有 1 至 n 的 n 个球中任取 m 个, 记下号码后放回. 再从这 n 个球中任取 k 个, 记下号码. 求两组号码中恰有 c 个号码相同的概率.

2.1 公司 A 和公司 B 负责公司 C 的元件供应. 根据经验, 公司 A 和公司 B 正常供货的概率分别为 0.8 和 0.9. 只要公司 A 和公司 B 之一正常供货, 公司 C 就会正常开工. 如果公司 C 正常开工的概率为 0.99.

(a) 计算公司 A 和公司 B 都能够正常供货的概率;

(b) 计算公司 A 和公司 B 都不能正常供货的概率.

作业

2.5 如果事件 A, B, C 两两独立, $P(A) = P(B) = P(C) = p$, $P(ABC) = p^2$, $P(A \cup B \cup C) = 1$, 求 p .

2.6 6 个人独立破译同一个密码. 当第 j 个人能成功破译密码的概率为 p_j , 计算密码被破译的概率.

2.8 通常认为产品的名称会影响其销量. 对一种新产品现在有两种起名方案备选. 方案 1 是邀请 4 名相关专家起名, 厂家向起名成功者支付 2 万元奖励, 对其余 3 名各支付 5000 元的酬金. 方案 2 是悬赏 2 万元在互联网上征名. 如果所请的每名专家能独立想出满意名称的概率为 60%, 互联网上的每个人能独立想出满意名称的概率为 1%.

(a) 计算方案 1 成功的概率;

(b) 如果有 500 人在网上参与起名, 计算方案 2 成功的概率.

2.9 一部手机第一次落地摔坏的概率是 0.5. 若第一次没摔坏, 第二次落地摔坏的概率是 0.7. 若第二次没摔坏, 第三次落地摔坏的概率是 0.9. 求该手机三次落地没有摔坏的概率.