

基础部分

第四课 概率统计

第 1 章 概率论的基本概念

本讲内容

§ 1.1 事件与概率

§ 1.2 有等可能性的两个概型

§ 1.3 条件概率及事件的独立性

本讲提要 (略, 见大纲)

§ 1.1 事件与概率

1.1.1 概率论的研究对象和任务

1.1.2 事件的概念和性质

例 1.1.1 在有两排钉子的 Galton 钉板实验中结果与事件.

必然事件 $\Omega = \{\omega_1, \omega_2, \omega_3\}$ / 基本事件: $\{\omega_1\}, \{\omega_2\}, \{\omega_3\}$.

事件体 $\mathcal{F} := \{\Omega, \phi, \{\omega_1\}, \{\omega_2\}, \{\omega_3\}, \{\omega_1, \omega_2\}, \{\omega_1, \omega_3\}, \{\omega_2, \omega_3\}, \{\omega_1, \omega_2, \omega_3\}\}$

注意: 1). 在 \mathcal{F} 中对至多可列次的集合的并、交及求余运算都是封闭的.

2). 事件是样本空间的子集而是事件体的元素 (点), 因此对任一事件 A , 有 $A \subset \Omega$, 而 $A \in \mathcal{F}$.

基于集合论建立 ‘事件’ 这一概念, 借用集合间的关系和运算来刻画现实中事件间的关系和运算.

对应表 1.1.1

集合的关系和运算	事件的关系和运算
$\omega \in A$	事件 A 发生
$A \subset B$	事件 A 发生则事件 B 必发生
$A \cup B$ 或 $A+B$	事件 A 与事件 B 至少有一个发生
$\bigcup_i A_i$	事件 A_i 中至少有一个发生
$A \cap B$ 或 AB	事件 A 与事件 B 同时发生
$\bigcap_i A_i$	所有事件 A_i 都同时发生
$A \setminus B$ 或 $A - B$	事件 A 发生而事件 B 不发生

事件间的运算有结合律、交换律、分配律, 以及对偶原理:

$$\overline{\bigcup_i A_i} = \bigcap_i \overline{A_i}, \quad \overline{\bigcap_i A_i} = \bigcup_i \overline{A_i},$$

1.1.3 概率的概念和性质

定义 1.1.2 设定义在事件体 \mathcal{F} 上的实值集函数 P , 满足

P_1) 非负性 $P(A) \geq 0, A \in \mathcal{F}$

P_2) 规范性 $P(\Omega) = 1$

P_3) 可列可加性 设 $A_i \in \mathcal{F}, i=1, 2, \dots$, 且两两不交即 $A_i \cap A_j = \phi, i \neq j$. 有 $P(\sum_{i=1}^{\infty} A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)$.

则称 P 为定义在事件体 \mathcal{F} 上的概率测度, 简称概率. 称 $P(A)$ 是事件 A 的概率. \square

定理 1.1.2 (概率的性质) 设 P 是事件体 \mathcal{F} 上概率, 则

1) $P(\phi) = 0$;

2) 有限可加性: 当诸 A_i 不交, 则 $P(\sum_{i=1}^n A_i) = \sum_{i=1}^n P(A_i)$.

3) 设 $A \in \mathcal{F}$ 则 $P(\overline{A}) = 1 - P(A)$.

4) 单调性: 如果 $A \subset B$ 则 $P(A) \leq P(B)$.

5) 连续性: 设 $A_i (\in \mathcal{F})$ 单调, 即 $A_i \subset A_{i+1}$ 或 $[A_i \supset A_{i+1}]$, $i=1, 2, \dots$,

此时分别定义 $\lim_{n \rightarrow \infty} A_n = \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n$ [或 $\bigcap_{n=1}^{\infty} A_n$],

则 $P(\lim_{n \rightarrow \infty} A_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n)$.

定理 1.1.3 (一般加法公式)

$n=2$ 时的一般加法公式:

$$P(A_1 \cup A_2) = P(A_1) + P(A_2) - P(A_1 A_2)$$

两个事件的和，常用处理方法有：

$$\begin{aligned} &P(A_1 \cup A_2) \\ &= P(A_1) + P(A_2) - P(A_1 A_2) \quad (\text{一般加法公式}) \\ &= P(A_1) + P(\bar{A}_1 A_2) = P(A_2) + P(A_1 \bar{A}_2) \quad (\text{有限可加性}) \\ &= P(A_1 \bar{A}_2) + P(A_1 A_2) + P(\bar{A}_1 A_2) \quad (\text{有限可加性}) \end{aligned}$$

[典型例题]

例 1.1.2 设 $A, B \in \mathcal{F}$, $P(A) = 0.5$, $P(B) = 0.7$, 求 $P(A \cup B)$ 最大值与最小值.

例 1.1.3 $P\{(\bar{A} + B)(A + B)(\bar{A} + \bar{B})(A + \bar{B})\} = \underline{\hspace{2cm}}$

分析：快速判断法。

§ 1.2 有等可能性的两个概型

古典概型是离散的，主要研究工具是排列和组合；几何概型是连续型的，它是均匀分布的实际背景，其主要研究工具是几何计算及微积分。几何概型对 rv (包括随机向量) 函数分布和矩的部分计算很有帮助。

1.2.1 古典概型

定义 1.2.1 基本事件个数有限且等可能的概率模型，称为古典概型。

如事件 A 中由 n_A 个样本点，则 $P(A) = n_A / n_\Omega$

1.2.2 几何概型

引例与定义

定义 1.2.2 设 Ω 为 R_n 中一个 L -可测区域 (即有 n 维体积的区域)，且 $0 < L(\Omega) < \infty$, \mathcal{F} 为 Ω 中所有 L -可测子集。令 $P(A) = L(A) / L(\Omega)$, $\forall A \subset \Omega$ 且 $A \in \mathcal{F}$ 。则此种概型称为几何概型。

□

几何概型与古典概型的关系。

[典型例题]

例 1.2.1 设有 a 件正品 b 件次品，从中按有放回和无放回两种方式逐一随机抽 n 次，求恰抽出 k 件正品 (记此事件为 A) 的概率 p_k 。

解 有放回 --- $n_\Omega = (a+b)^n$, $n_A = C_n^k a^k b^{n-k}$ 。于是

$$P_k = n_A / n_\Omega = C_n^k a^k b^{n-k} / (a+b)^n, \quad k = 1, 2, \dots, n.$$

改写如下
$$p_k = C_n^k \left(\frac{a}{a+b} \right)^k \left(\frac{b}{a+b} \right)^{n-k},$$

并令 $p = a/(a+b)$, $q = 1-p = b/(a+b)$, 则

$$p_k = C_n^k p^k q^{n-k}, \quad k = 1, 2, \dots, n. \quad (1.2.3)$$

$$\sum_{k=0}^n C_n^k p^k q^{n-k} = (p+q)^n = 1,$$

这一类有放回抽取的概率模型，叫做二项概型。由 (1.2.3) 决定的数列 $\{p_k\}$ 叫二项分布。

不放回 --- $p_k = C_a^k C_b^{n-k} / C_{a+b}^n$, $k = 1, 2, \dots, n$. (1.2.4)

此时还应有 $k \leq a$, $n-k \leq b$ 。由 (1.2.4) 决定的这类概率模型，叫超几何概型。 □

例 1.2.2 一袋装有 r 个红球、 b 个黑球，除去颜色外不可辨别。今随机不放回逐一取球，求第 k 次取出红球的概率 p_k 。

(解略。用组合算或是用排列来算?)

例 1.2.3 (会面问题) 两人相约于晚 7 点到 8 点间在某处会面，到达者等足 20 分钟便立即离去。设两人的到达时刻在 7 点到 8 点之间都是随机且等可能的。求两人能会面的概率

ρ .

解 以 X 和 Y 分别表两人到达时刻在 7 点后的分钟数, A 记事件“两人能会面”. 则

$$\Omega = \{ (x, y) : 0 < x < 60, 0 < y < 60 \},$$

$$A = \{ (x, y) : |x - y| \leq 20, (x, y) \in \Omega \}.$$

$$\text{故 } \rho = P(A) = 1 - 40^2 / 60^2 = 5/9.$$

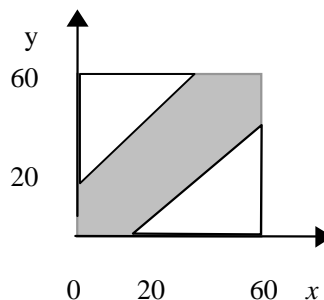


图 1.2.3 会面问题

§ 1.3 条件概率及事件的独立性

条件概率, 及基于条件概率而引入的三个重要公式(乘法公式, 全概率公式和 Bayes 公式)是重要的计算事件概率的依据, 要熟练掌握.

在数学中, ‘独立性’是概率论特有且重要的概念. 理解事件独立性的本源及与随机试验的独立性的关系, 既有助于对事件独立性的判断, 也有助于理解第二章中 $r.v.$ 的独立性的本质, 从而使概念间融会贯通, 要记的公式既好记了也大大压缩.

1.3.1 条件概率的定义

引例 考察一个有两子女的家庭. 假如已看见这家的一个男孩, 求另一个也是男孩的概率 ρ .

解 $\Omega = \{ (\text{男}, \text{男}), (\text{男}, \text{女}), (\text{女}, \text{男}), (\text{女}, \text{女}) \},$

令 A : 已见一男孩 (至少有一男孩);

B : 另一也为男孩.

所求的概率 $\rho = 1/3$. \square

现在改写引例算得的概率为

$$\rho = \frac{1}{3} \left(= \frac{n_{AB}}{n_A} \right) = \frac{1/4}{3/4} \left(= \frac{n_{AB}/n_{\Omega}}{n_A/n_{\Omega}} \right) = \frac{P(AB)}{P(A)}.$$

定义 1.3.1 设 $A, B \in \mathcal{F}$, 且 $P(A) > 0$, 记

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

并称为在已知事件 A 发生条件下, 事件 B 发生的条件概率.

如 $P(B) > 0$, 仿上可定义 $P(A|B) = P(AB) / P(B)$

1.3.2 条件概率的三个定理

$$\begin{aligned} \text{乘法公式: } P(AB) &= P(A) P(B|A), \quad P(A) > 0; \\ P(AB) &= P(B) P(A|B), \quad P(B) > 0. \end{aligned}$$

$$\text{设 } B \subset \sum_{i=1}^n A_i, \quad \text{诸 } A_i \text{ 不交且 } P(A_i) > 0.$$

$$\text{全概率公式: } P(B) = \sum_{i=1}^n P(A_i) P(B|A_i).$$

$$\text{Bayes 公式: } P(A_i|B) = \frac{P(A_i)P(B|A_i)}{\sum_k P(A_k)P(B|A_k)}.$$

应用特点

$$\text{全概率公式 } P(B) = \sum_i P(A_i) P(B|A_i).$$

事件 B 的概率, 表示成在各 A_i 发生条件下事件 B 的条件概率的加权和. 选取适当的 $\{A_i\}$, 可使复杂事件 B 的概率 $P(B)$ 计算得到简化和成为可能.

Bayes (贝叶斯) 公式实现条件 B 与条件 A_i 的转换. 要求 $P(A_i|B)$ 而已知 $P(B|A_i)$.

固定事件 A , 只要 $P(A) > 0$, 令 $P_A(B) = P(B|A)$, 则 P_A ,

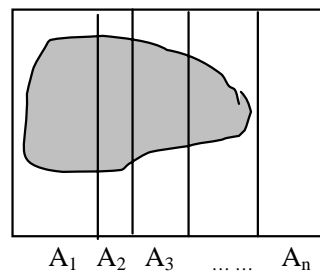


图 1.3.1

从而象 P 一样, 对 P_A 也成立相应的概率性质定理, 并且对 P_A 也有乘法公式、全概率公式及 Bayes 公式. 例如

$$P_A(\bar{B}) = 1 - P_A(B),$$

$$P_A(B) = \sum_i P_A(A_i) P_A(B|A_i),$$

当 $P(A)P(B) > 0$, $P_A(BC) = P_A(B)P_A(C|B) = P(B|A)P(C|AB)$

1.3.3 事件的独立性

两个事件独立性的定义

定义 2.1.1 称事件 A 与 B 相互独立, 如

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

事件的独立性源于试验的独立性. 例如甲乙俩人独立射击, A 和 B 分别表示在一次射击中甲和乙击中目标事件, 则事件 A 和 B 是独立的.

独立性的注释

- 1) Ω, ϕ 与任一事件 A 独立.
- 2) 如 $P(A), P(B) \in (0, 1)$, 则 A, B 独立不互斥, 互斥不独立.
- 3) 独立的随机试验产生独立的事件.

事件独立性的性质

性质 1 设 $P(A) > 0$, 则 A, B 独立 $\Leftrightarrow P(B|A) = P(B)$.

而当 $P(B) > 0$, 则 A, B 独立 $\Leftrightarrow P(A|B) = P(A)$.

此性质解释了“独立性”.

性质 2 A, B 独立 $\Leftrightarrow \tilde{A}, \tilde{B}$ 独立, 其中 $\tilde{A} = A$ 或 \bar{A}, \tilde{B} 类似.

多个事件的独立性

定义 2.1.2 称三个事件 $A_i, i = 1, 2, 3$, 相互独立, 如下列 4 个等式成立:

$$\begin{aligned} & \text{“两两独立”, 即 } P(A_1 A_2) = P(A_1)P(A_2), \\ & P(A_1 A_3) = P(A_1)P(A_3), P(A_2 A_3) = P(A_2)P(A_3); \end{aligned}$$

以及 $P(A_1 A_2 A_3) = P(A_1)P(A_2)P(A_3)$.

注意, “两两独立”不能推出最后一个等式, 反之仅由 $P(A_1 A_2 A_3) = P(A_1)P(A_2)P(A_3)$ 也不能推出两两独立.

[典型例题]

● 概率计算与独立性判断

例 1.3.1 设 $P(A|B) = P(B|A) = 1/2, P(A) = 1/3$. 求 $P(A \cup B)$.

解 $P(AB) = P(B)P(A|B) = P(A)P(B|A)$

$$\Rightarrow P(A) = P(B); \quad \Rightarrow P(AB) = (1/3)(1/2)$$

$$P(A \cup B) = \frac{1}{3} + \frac{1}{3} - \frac{1}{6} = \frac{1}{2}$$

总结 1. 这类问题的求解, 要求对概率定义及性质所提供的概率关系公式、概率的加法公式、乘法公式、条件概率及其三定理, 都要熟练掌握. 正确掌握它们的应用特点及和事件的几种处理.

2. 由本例发现: 条件 $P(A|B) = P(B|A)$ 保证 $P(A) = P(B)$. 这是一条经验, 应不断总结和积累经验.

例 1.3.2 设 $P(A) = 0.7, P(B) = 0.5$, 求 $P(B|A)$ 的最小值和最大值.

【分别为 $2/7$ 和 $5/7$, 发现 $P(B|A)$ 可大于 $P(B)$ 也可小于 $P(B)$ 】.

例 1.3.3 已知 $P(\bar{A}) = 0.3, P(B) = 0.4, P(A\bar{B}) = 0.5$, 试求 $P(B|(A \cup \bar{B}))$ 并问此时 A 与 B 是否独立.

解 $P(\bar{A}) = 0.3, P(B) = 0.4, P(A\bar{B}) = 0.5$.

$$\begin{aligned}
 P(B | (A \cup \bar{B})) &= \frac{P(B \cap (A \cup \bar{B}))}{P(A \cup \bar{B})} \\
 &= \frac{P(AB)}{P(A) + P(\bar{B}) - P(A\bar{B})} \\
 &= \frac{P(A) - P(A\bar{B})}{P(A) + P(\bar{B}) - P(A\bar{B})} \\
 &= \frac{1 - 0.3 - 0.5}{1 - 0.3 + 1 - 0.4 - 0.5} = \frac{0.2}{0.8} = 0.25
 \end{aligned}$$

因为 $P(A\bar{B}) = 0.5 \neq 0.7 \times 0.6 = P(A)P(\bar{B})$, 故 A 与 B 不独立. \square

总结 独立性的证明方法较多, 这里选择利用独立性等价命题来证, 较为简洁. 利用 $P(A\bar{B})$ 已知, 因此可从判断 A 与 \bar{B} 独立与否而知 A 与 B 的独立与否.

例 1.3.4 设 A, B 是两个事件, 且 $0 < P(A) < 1$, $P(B|A) = P(B|\bar{A})$, 问 A, B 是否独立? 分析 一个猜想.

解 由全概率公式及题设条件, 知

$$\begin{aligned}
 P(B) &= P(A)P(B|A) + P(\bar{A})P(B|\bar{A}) \\
 &= P(B|A)[P(A) + P(\bar{A})] = P(B|A).
 \end{aligned}$$

如 $P(B) = 0$, 由独立性的注释, 知 B 与 A 独立. 如 $P(B) > 0$, 则由性质 1 知 A, B 独立. \square

【(02-4-11) 设 A, B 是任意二事件, 其中 A 的概率不等于 0 和 1, 证明:

$P(B|A) = P(B|\bar{A})$ 是 A 与 B 独立的充要条件.】

例 1.3.5 设 $P(A) = 0.5$, $P(B) = 0.6$, $P(B|A) = 0.8$, 求 $P(A \cup B)$ 和 $P(B|\bar{A})$, 并问事件 A 与 \bar{B} 是否独立, 为什么?

● 全概率公式与 Bayes 公式

例 1.3.6(Pólya 模型) 于有 r 个红球、 b 个黑球的袋中随机取一球, 记下颜色后放回, 并加进 c 个同色球. 如此共取 n 次, 问第 n 次取出红球的概率 p_n .

解 令 R_n : 事件“第 n 次取出红球”,
 B_n : 事件“第 n 次取出黑球”.

则 $P(R_1) = r/(r+b)$, $P(B_1) = b/(r+b)$.

由全概率公式

$$\begin{aligned}
 P(R_2) &= P(R_1)P(R_2|R_1) + P(B_1)P(R_2|B_1) \\
 &= \frac{r}{r+b} \frac{r+c}{r+b+c} + \frac{b}{r+b} \frac{r}{r+b+c} \\
 &= r/(r+b).
 \end{aligned}$$

即 $P(R_2) = P(R_1)$ (!!); 仿上可得 $P(B_2) = P(B_1)$.

发现: 第二次抽取时与在有 r 个红球、 b 个黑球的袋中随机取一球的结果及可能性是一样的. 虽然第二次袋中实际上多了 c 个球, 但仍可看成只有 $r+b$ 个球.

并且归纳可证 $P(R_n) = P(R_1)$ 及 $P(B_n) = P(B_1)$.

故所求的概率 $p_n = r/(r+b)$. \square

重视 Pólya 模型.

【再看例 1.2.3, 每次取球就可看为 $c = 1$ 的 Pólya 模型;

【(97-1-1(5)) 袋中有 50 个乒乓球, 其中 20 个黄球, 30 个白球. 今有两人依次随机地从袋中各取一球, 取后不放回, 问第二人取得黄球的概率是_____】.

例 1.3.7 有一批同型号产品, 已知其中由一厂生产的占 30%, 二厂生产的占 50%, 三厂生产的占 20%, 又知这三个厂产品的次品率分别为 2%、1%和 1%. 求从这批产品中任取一件是次品的概率.

解 A_i : 产品取自第 i 厂; B : 取出次品. 由全概率公式

$$P(B) = \sum_{i=1}^3 P(A_i)P(B|A_i) \\ = 0.30 \times 0.02 + 0.50 \times 0.01 + 0.20 \times 0.01 = 0.013$$

例 1.3.8 设有来自三个地区的各 10 名、15 名和 25 名考生的报名表，其中女生的报名表分别为 3 份、7 份和 5 份，随机地取一个地区的报名表，从中先后抽出两份。

- 1) 求先抽到的一份是女生表的概率 p ；
- 2) 已知后抽到的一份是男生表，求先抽到的一份是女生表的概率 q 。

解 设 $H_i = \{\text{报名表是第 } i \text{ 区考生的}\}$, $i=1, 2, 3$,

则 $P(H_1) = P(H_2) = P(H_3) = \frac{1}{3}$;

$$1) \quad p = P(A_1) = \sum_{i=1}^3 P(H_i)P(A_1|H_i) = \frac{1}{3}(\frac{3}{10} + \frac{7}{15} + \frac{5}{25}) = \frac{29}{90}.$$

$$2) \quad \text{由 Pólya 模型知 } P(\bar{A}_2|H_1) = P(\bar{A}_1|H_1) = \frac{7}{10},$$

类似地有 $P(\bar{A}_2|H_2) = \frac{8}{15}, \quad P(\bar{A}_2|H_3) = \frac{20}{25};$

$$P(A_1\bar{A}_2|H_1) = \frac{7}{30}, \quad P(A_1\bar{A}_2|H_2) = \frac{8}{30}, \quad P(A_1\bar{A}_2|H_3) = \frac{5}{30}.$$

$$\text{于是再由全概率公式 } P(\bar{A}_2) = \sum_{i=1}^3 P(H_i)P(\bar{A}_2|H_i) = \frac{1}{3}(\frac{7}{10} + \frac{8}{15} + \frac{20}{25}) = \frac{61}{90},$$

$$P(A_1\bar{A}_2) = \sum_{i=1}^3 P(H_i)P(A_1\bar{A}_2|H_i) = \frac{1}{3}(\frac{7}{30} + \frac{8}{30} + \frac{5}{30}) = \frac{2}{9}.$$

$$\text{因此, } q = P(A_1|\bar{A}_2) = P(A_1\bar{A}_2)/P(\bar{A}_2) = \frac{2}{9} / \frac{61}{90} = \frac{20}{61}.$$

例 1.3.9 假设根据对某地区自然人群以往的普查，统计得到该地区癌症的发病率为 0.0004. 若用 C 表示事件“被检查者诊断为癌症”，则 $P(C) = 0.0004$. 又如用 A 表示事件“某项指标的化验结果为阳性”，根据该地区人群以往的临床记录，还得到 $P(A|C) = 0.95$ 及 $P(\bar{A}|\bar{C}) = 0.90$. 现在该地区某人作此项化验，结果为阳性，求在这个条件下此人经诊断确为癌症的概率 $P(C|A)$.

解 由设可知 $P(\bar{C}) = 1 - P(C) = 0.9996$, $P(A|\bar{C}) = 1 - P(\bar{A}|\bar{C}) = 0.10$. 由 Bayes 公式

$$P(C|A) = \frac{P(C)P(A|C)}{P(C)P(A|C) + P(\bar{C})P(A|\bar{C})} \\ = \frac{0.0004 \times 0.95}{0.0004 \times 0.95 + 0.9996 \times 0.10} = 0.0038.$$

例 1.3.10 已知男人中有 5% 的色盲患者，女人中有 0.25% 是色盲患者，今从男女人数相等的人群中随机挑选一人恰好是色盲患者，问此人是男性的概率是多少？

解 记号 A : 色盲患者, M : 男, W : 女.

$$P(M|A) = \frac{P(M)P(A|M)}{P(M)P(A|M) + P(W)P(A|W)} \\ = \frac{P(A|M)}{P(A|M) + P(A|W)} = \frac{0.05}{0.05 + 0.0025} = \frac{20}{21} \approx 0.95.$$

总结

● 应用

例 1.3.11 设某类元件的可靠度均为 $r \in (0, 1)$, 且各元件能否正常工作是相互独立的. 现在将 $2n$ 个元件组成下面图示的两种系统, 试求两系统的可靠性.

$$【 R_a = 2r^n - r^{2n} = r^n(2 - r^n),$$

$$R_b = (2r - r^2)^n = r^n(2 - r)^n 】$$

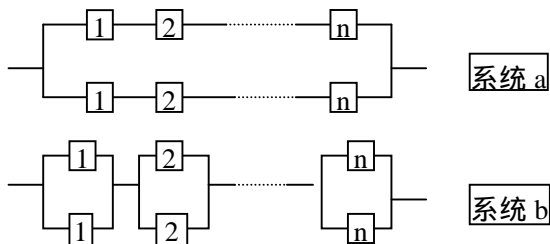


图 1.3.3 两种系统图

● 独立性概念

例 1.3.12 (00-4-2(4)) 设 A, B, C 是三个事件两两独立, 则 A, B, C 相互独立的充分必要条件是 ()

- A) A 与 BC 独立; B) AB 与 $A \cup C$ 独立;
C) AB 与 AC 独立; D) $A \cup B$ 与 $A \cup C$ 独立; **【A】**

【例 (2003-4-2(5)[4]) 对于任意二事件 A 和 B , ()

- (A) 若 $AB \neq \emptyset$, 则 A, B 一定独立.
(B) 若 $AB \neq \emptyset$, 则 A, B 有可能独立.
(C) 若 $AB = \emptyset$, 则 A, B 一定独立.
(D) 若 $AB = \emptyset$, 则 A, B 一定不独立. **【B】**