

实验数据的真伪

掷硬币实验

掷100次硬币，将实验结果记录下来：1表示头像，0表示数字。

- 甲的记录：

10011101001001101101100011010010111011011110001100
10110110001011000101100100011011101000101110101010

- 乙的记录：

10010101001010011010011001010101100100100111001010
01010101100011000100100100101010101101011001110110

- 丙的记录：

11001000101001000101000001101001111110001111010000
00100110000001111101101000101010100011001011101011

问题：三人是真正做过实验，还是伪造数据？

游程Excursion

连续的0称作0游程，连续的1称作1游程。
每个0或1的个数称为游程长度。

简单统计：

- 甲的记录：52个1，48个0，连续1最多4个，连续0至多3个，0-游程30个，
- 乙的记录：47个1，53个0，连续1最多4个，连续0至多3个，0-游程36个，
- 丙的记录：46个1，54个0，连续1最多6个，连续0至多6个，0-游程25个。

例1.

将 m 个不可区分的球放入 r 个可区分的盒子, 可以得到 C_{r+m-1}^m 个不同结果, 每个盒子里都有球的不同结果数为 $C_{r+m-r-1}^{m-r} = C_{m-1}^{r-1}$.

例2.

对于 $m \geq r$, 满足方程 $x_1 + x_2 + \cdots + x_r = m$ 的正整数解($x_i \geq 1$)共有 C_{m-1}^{r-1} 个.

例3.

独立重复同一枚硬币 n 次得到 m 个反面, 分别用1和0表示正面和反面, R 表示0游程的个数, 则有

$$P(R = r) = \frac{C_{m-1}^{r-1} C_{n-m+1}^r}{C_n^m}, 1 \leq r \leq m.$$

由公式计算出

$n=100, m=47$

R	22	23	24	25	26	27	28	29
P_R	0.064	0.102	0.137	0.157	0.154	0.129	0.092	0.056

以及

R	$R \leq 16$	$17 \leq R \leq 21$	$23 \leq R \leq 27$	$22 \leq R \leq 29$
P_R	1.57×10^{-4}	0.059	0.679	0.891
R	$30 \leq R \leq 34$	$R \geq 35$		
P_R	0.048	1.026×10^{-4}		

结论

甲和乙的游程数目可归为(极)小概率事件, 于是, 甲和乙大概率是编造数据。丙的很可能是真正实验数据。

概率理论与数理统计

条件概率

条件概率

事件 A 发生的条件下, 事件 B 发生的概率. 若 $P(A) > 0$,

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

即为事件 B 在事件 A 发生的条件下的条件概率.

- 在相同条件下, 进行 n 次实验, 事件 A 的频数为 n_A , 频率为 $f_n(A)$, 事件 B 的频数为 n_B , 频率为 $f_n(B)$, A 与 B 同时发生的频数为 $n_{A \cap B}$, 频率为 $f_n(A \cap B)$.

$$\frac{\text{在}A\text{发生条件下}}{B\text{发生的频率}} = \frac{n_{A \cap B}}{n_A} = \frac{n_{A \cap B}/n}{n_A/n} = \frac{f_n(A \cap B)}{f_n(A)}.$$

定理：条件概率也是一个概率

设 $P(A) > 0$, $P(\cdot|A)$ 满足概率定义的三个条件:

- ① 非负性: $P(B|A) \geq 0$, $B \in \mathcal{F}$,
- ② 规范性: $P(\Omega|A) = 1$,
- ③ 可列可加性: 若 (B_i) 为一列可数个两两互斥集合, 则

$$P(\cup_{i=1}^{+\infty} B_i|A) = P(\sum_{i=1}^{+\infty} B_i|A) = \sum_{i=1}^{+\infty} P(B_i|A).$$

加法公式

\mathcal{F} 中任意 B_1, B_2 ,

$$\mathbf{P}(B_1 \cup B_2|A) = \mathbf{P}(B_1|A) + \mathbf{P}(B_2|A) - \mathbf{P}(B_1 \cap B_2|A)$$

定理

若 $A_1, A_2, \dots, A_n \in \mathcal{F}$, 且 $P(A_1 \cdots A_n) > 0$, 则

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

全概率公式与Bayes公式

事件列 $(B_i)_{1 \leq i \leq n} \in \mathcal{F}$, 称 B_1, \dots, B_n 为 Ω 的一个划分, 若它满足

- ① $B_i \cap B_j = \emptyset, i \neq j,$
- ② $B_1 \cup B_2 \cup \dots \cup B_n = \Omega.$

全概率公式

设事件列 $(B_i)_{1 \leq i \leq n} \in \mathcal{F}$ 为 Ω 的一个划分, 且 $P(B_i) > 0$, 那么, 对于事件 $A \in \mathcal{F}$

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

Bayes公式

设事件列 $(B_i)_{1 \leq i \leq n}$ 为 Ω 的一个划分, 且 $P(B_i) > 0$, 事件 A 满足 $P(A) > 0$, 那么

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

独立性

定义

两个事件 A 与 B 为相互独立的, 如果满足

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

定理

设 A 与 B 相互独立,

- 若 $P(A) > 0$, 则 $P(B|A) = P(B)$;
- A 与 B^c , A^c 与 B , A^c 与 B^c 相互独立.

定义: 设三个事件 A , B 与 C

- 若 $P(AB) = P(A)P(B)$, $P(BC) = P(B)P(C)$, $P(AC) = P(A)P(C)$, 则称三个事件两两独立;
- 若还有 $P(ABC) = P(A)P(B)P(C)$, 则称三个事件相互独立.

推广：事件类的独立性

- 事件类 $(A_i)_{i \in I}$ 的两两独立: 若对于任意 $i, j \in I, i \neq j$,
 $P(A_i A_j) = P(A_i)P(A_j)$;
- 事件类 $(A_i)_{i \in I}$ 的相互独立: 若对于任意 I 的有限子集 J ,
 $P(\cap_{i \in J} A_i) = \prod_{i \in J} P(A_i)$;
- \mathcal{F} 的子 σ -代数 $(\mathcal{A}_i)_{i \in I}$ 称为两两独立, 若对于任意 $i, j \in I$,
 $i \neq j$, 任意 $A_i \in \mathcal{A}_i, A_j \in \mathcal{A}_j$, 总有

$$P(A_i \cap A_j) = P(A_i)P(A_j).$$

- \mathcal{F} 的子 σ -代数 $(\mathcal{A}_i)_{i \in I}$ 称为相互独立, 若对于任意 I 的有限子集 J , 任意 $A_i \in \mathcal{A}_i, i \in J$, 总有

$$P(\cap_{i \in J} A_i) = \prod_{i \in J} P(A_i).$$

在上面的命题中, 将部分集合替换为其补集, 结论不变.