

# Lecture Notes for Probability Theory – Class 4

Zhanghao Wu

## 问题

1 问题 (矩阵乘法) 给定三个矩阵  $A, B, C \in \mathbb{F}_2^{n \times n}$ , 通过下方算法检验, 是否有  $AB = C$  成立, 试求算法犯错的概率  $P(wrong)$ , 是否有  $P(wrong) \leq \frac{1}{2}$

- 随机选取一个向量  $r \in \mathbb{F}_2^n$
- 检验  $ABr$  与  $Cr$  是否相等
- 若不相等, 说明结论不成立, 如果相等, 则可能犯错

评注 该问题的关键在于  $P(wrong)$  具体是什么意思, 下面是两种不同的看法:

1.  $P(wrong)$  是指在某一种情况下, 如  $AB$  与  $C$  不相等时, 给出相反的结果, 即  $ABr = Cr$ , 的概率

在这种看法下, 分为两种可能,

(a) 当  $AB = C$  时,  $P(wrong) = P(ABr \neq Cr) = 0$ ;

(b) 当  $AB \neq C$  时,  $P(wrong) = P(ABr = Cr) = \frac{|\ker(AB-C)|}{|\mathbb{F}_2^n|} \leq \frac{1}{2}$  ( $r$  随机选取时, 落在  $\ker(AB-C)$  中的概率)

因此, 在这种看法下, 犯错的概率是小于  $\frac{1}{2}$  的, 那么在多次验证后, 错误的概率会指数级迅速减小

2.  $P(wrong)$  是指在  $ABr = Cr$  的情况下  $AB \neq C$  的条件概率, 亦即  $P(wrong) = P(AB \neq C | ABr = Cr)$  那么根据贝叶斯原理可以通过概率传递的方式, 计算出第一次错误的后验概率, 再将其作为先验概率计算第二次验证的后验概率……

两种看法都有合理性, 也说明, 模型不同会导致不同的结果

**2 问题 (信封与钱)** 现有两个信封，一个信封中装有 200 元，另一个信封中只有 100 元，此时拿起一个信封，试问更换信封能否使拿到 200 元的概率更大？下面的说法是否存在问题？

假设，拿起的信封中钱的数额为  $D$  元，那么更换信封时，有一半的概率使  $D$  变为  $2D$ ，另有一半的概率是  $D$  变为  $\frac{D}{2}$ ，因此，更换信封收益的期望  $E = \frac{1}{2} \times D - \frac{1}{2} \times \frac{D}{2} = \frac{D}{4} > 0$ ，更换信封更划算。

**评注** (笔者注) 这个论断所做的序贯树并不正确，由于所谓两个等概率的情况所对应的  $D$  并不相同，也就是说在拿起的信封的中装有 200 元和 100 元时，更换信封的收益并不是等概率的，序贯树的修改如下图所示，而右侧计算出的收益期望为  $E = \frac{1}{2} \times (-100) + \frac{1}{2} \times 100 = 0$ 。

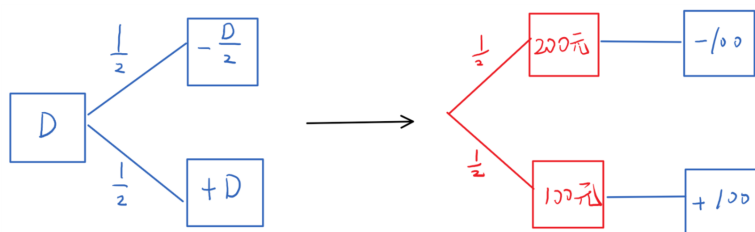


图 1: 收益序贯树

感谢，李沐阳同学对此处的指正，这一段是我的个人观点，我自认为比较直观，但在笔记中出现有些不妥，因此，关于这道问题，详情请参考《概率导论》第 94 页，例 2.18

## 随机变量与期望

在之前的我们定义了，样本空间上的概率函数（不严格），有  $(\Omega, P)$ ，下面定义有限或可数无限的样本空间上的随机变量（不严格）

### 3 定义 (随机变量 (random variable))

定义在样本空间  $\Omega$  上的实值函数  $\mathbb{R}^\Omega$ ，称为随机变量 (random variable)。

4 例 对于某个事件  $A \subseteq \Omega \rightarrow 1_A$  或  $X_A = \begin{cases} 0, & x \notin A \\ 1, & x \in A \end{cases} \in \mathbb{R}^\Omega$ ，此处的  $1_A$  或  $X_A$  即是

一种特殊的随机变量（伯努利随机变量 笔者注）。这个随机变量还有一个很好的性质  $P(A) = E(1_A)$

### 5 定义 (期望 (不严格))

$E[X] = \sum_{x_i} P(X = x_i)$ （1657 年，对无穷的情况可能存在不收敛的情况）

### 6 推论 (期望的性质)

期望满足如下一些性质：

$$\bullet E[f(X)] = \sum_{y_i} P(f(x) = y_i) = \sum_{x_i} f(x_i)P(X = x_i)$$

（由于  $P(f(x) = y_i) = \sum_{x \in f^{-1}(y_i)} P(X = x)$ ）

$$\bullet E[X + X'] = E[X] + E[X']$$

$$\bullet E[aX + bX'] = aE[X] + bE[X']$$

$$\bullet \text{全概率公式: } P(A) = \sum P(B_i)P(A|B_i) \rightarrow$$

全期望公式  $E[X] = E(E[X|Y])$

(i.e.  $\sum_y p_Y(y)E[X|Y=y]$ ，随机变量的函数仍是随机变量 笔者注)

### 7 问题 (朋友更受欢迎)

表述：“朋友的朋友总比你的朋友多”

更严格的表述:任意一张图  $G = (V, E_d)$ ，对于  $x_0 \in V$ ，及与  $x_0 \sim x_1$ ，必有  $E[\deg(x_0)] \leq E[\deg(x_1)]$

证明  $x_1$  度数的期望为：

$$\begin{aligned} E[\deg(x_1)] &= \frac{1}{|V|} \sum_{x_0} \frac{1}{\deg(x_0)} \sum_{x_0 x_1 \in E} \deg(x_1) \\ &= \frac{1}{|V|} \sum_{x_0 x_1 \in E} \left( \frac{\deg(x_0)}{\deg(x_1)} + \frac{\deg(x_1)}{\deg(x_0)} \right) \\ &\geq \frac{2|E|}{|V|} = E[\deg(x_0)] \end{aligned}$$

只有在所有点的度数相同时，才能取到等号

评注 此题为  $x_0$  相邻的半径为 1 的球, 如果球的半径增大又会有怎样的结论呢? (也就是朋友的朋友的朋友……会如何)

## 8 定义 (方差与标准差 (variance, standard variance))

- 方差:  $\text{var}(X) = E[(X - E[X])^2]$
- 标准差:  $\sigma_X = \sqrt{\text{var}(X)}$

## 9 推论

- $\text{var}(X) = E[(X - E[X])^2] = E[X^2] + (E[X])^2 - 2E[X]E[X] = E[X^2] - E[X]^2$
- $\text{var}(aX + b) = a^2\text{var}(X)$

## 10 例 (期望不等式)

### 1. 马氏不等式 (Markov Inequality)

$$P(X \geq a) \leq \frac{E[X]}{a}, \forall a > 0, X \text{ 为非负随机变量}$$

### 2. 切比雪夫不等式 (Chebyshev's Inequality)

$$P(|X - E[X]| \geq a) \leq \frac{E[(X - E[X])^2]}{a^2}$$

### 3. 柯西-施瓦茨不等式 (Cauchy-Schwarz inequality)

$$|E[XY]|^2 \leq E[X^2]E[Y^2]$$

$$(\text{var}(X) \geq 0 \Rightarrow E[X^2] \geq E[X]^2, \text{ 即为柯西不等式的特例})$$

## 证明

### 1. 马氏不等式 (Markov Inequality)

$$E[X] = \sum_{a_i} a_i P(X = a_i) \geq \sum_{a_i \geq a} a_i P(X = a_i) \geq aP(X \geq a)$$

### 2. 切比雪夫不等式 (Chebyshev's Inequality)

$$\text{令马氏不等式中的 } X = |X - E[X]|, a = a^2, \text{ 则 } P(|X - E[X]| \geq a) = P(|X - E[X]|^2 \geq a^2) \leq \frac{E[(X - E[X])^2]}{a^2}$$

### 3. 柯西-施瓦茨不等式 (Cauchy-Schwarz inequality)

$$0 \leq E[(X - tY)^2] = E[X^2] - 2tE[XY] + t^2E[Y^2], \forall t, \Delta = 4E[XY]^2 - 4E[X^2]E[Y^2] \leq 0$$

## 11 例 X, Y 独立同分布, $E[X|X + Y] = ?$

证明  $2E[X|X+Y] = E[X|X+Y] + E[Y|X+Y] = E[X+Y|X+Y] = X+Y$

**12 问题 (向量期望长度)** 令  $v_1, \dots, v_n \in S^{n-1}$  (即  $v_i$  落在  $n-1$  维球面上, 或  $v_i \in \mathbb{R}^n$  and  $|v_i| = 1$ ), 求  $|\sum \varepsilon_i v_i|$  的性质, 其中  $\varepsilon_i \in \{\pm 1\}$

**解答** 随机变量  $X = |\sum \varepsilon_i v_i|$ ,  $E[X^2] = E[\sum_{i \neq j} \varepsilon_i \varepsilon_j v_i v_j] + E[\sum_i \varepsilon_i^2 v_i v_i]$

由于  $\varepsilon_i, \varepsilon_j$  独立,  $\Rightarrow E[\varepsilon_i \varepsilon_j] = E[\varepsilon_i]E[\varepsilon_j] = 0$

因此,  $E[X^2] = n, \Rightarrow \begin{cases} \exists \varepsilon_i, \text{ s.t. } |\sum \varepsilon_i v_i| \geq \sqrt{n} \\ \exists \varepsilon_i, \text{ s.t. } |\sum \varepsilon_i v_i| \leq \sqrt{n} \end{cases}$

**13 定义 (独立性)**

$X_1, \dots, X_k$  为随机变量, 满足

$$\forall x_1, \dots, x_k, P(X_1 = x_1, \dots, X_k = x_k) = \prod_i P(X_i = x_i)$$

, 则称这  $k$  个随机变量相互独立

## 思考题

**14 问题**  $A_1, \dots, A_k$  为  $k$  个事件, 满足  $\forall S \subset [k], \prod_{i \in S} P(A_i) = P(\bigcap_{i \in S} A_i)$ , 试证明  $1_{A_1}, \dots, 1_{A_k}$  独立

**15 问题**  $(X_i)_{i \in I}$  为独立的随机变量。  $J \subset I, K \subset I, J \cap K = \emptyset$ , 对于随机变量  $(X_i)_{i \in J}, (X_i)_{i \in K}$ , 及函数  $f \in \mathbb{R}^J, g \in \mathbb{R}^K$ , 试问随机变量  $Y = f((X_j)_{j \in J})$  与  $Z = g((X_k)_{k \in K})$  是否独立

**16 问题** 如果  $X$  和  $Y$  是相互独立的随机变量, 那么  $E[XY] = E[X]E[Y], \text{var}(X+Y) = \text{var}(X) + \text{var}(Y)$

**17 问题** 若  $P(X_i = 1) = P(X_i = -1) = \frac{1}{2}, i = 1, 2, \dots$

1. 若  $Y_i = X_i X_{i+1} X_{i+2}$ , 问  $Y_1, Y_2, \dots$  是否相互独立?

2. 若  $S \subset \{1, 2, \dots\} |S| < \infty, Y_S = \prod_{i \in S} X_i$  是否相互独立