Information and Coding Theory

University of Chinese Academy of Sciences Fall 2023

Kewei Lv, Liping Wang

Homework 1

Chenkai GUO

2023.9.26

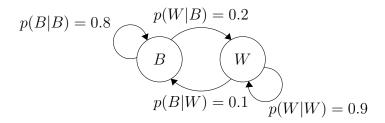
1. 假定有 32 枚硬币,存在一枚假币,且假币的重量轻于其他硬币.但不确定假币是哪一个,用天平来称重.问测量所需要的最小次数是多少?

由题可得: 设存在一枚假币事件为 W,则 $P(W)=\frac{1}{32}$,可知该事件的不确定性,即自信息量为 I(W)=-logP(w)=5;每次用天平称量的结果只有左轻和右轻,概率各为 $\frac{1}{2}$,因此每次称量可以减少的不确定性为 $I=-log\frac{1}{2}=1$,因此所需测量的最小次数为 $\frac{5}{1}=5$ 次

2. 假定有 n 枚硬币,存在一枚假币,且假币的重量与其他硬币不同。用天平来称重。如果称重 k = 2021 次就能发现假币,试通过信息熵计算硬币数 n 的上界

由题可得: 设存在一枚假币事件为 W,则存在两种可能性,即 n 枚硬币中存在一枚较重的假币和 n 枚硬币中存在一枚较轻的假币,一共有 n+n=2n 个事件,因此 $P(W)=\frac{1}{2n}$,可知该事件的不确定性为 I(W)=-logP(w)=log2n;每次用天平称量的结果左轻、相等和右轻,概率各为 $\frac{1}{3}$,因此每次称量可以减少的不确定性为 $I=-log\frac{1}{3}=log3$,因此所需测量的最小次数为 $\left\lceil\frac{log2n}{log3}\right\rceil \leq k=2021$ 次,由此可得 $n\leq \frac{3^{2021}-1}{2}$

- 3. 黑白气象传真图的消息只有黑白两种颜色, 求:
 - (1) 黑色出现的概率为 0.3,白色出现的概率为 0.7,假设图上的黑白消息前后出现并没有关联,给出只有这两种颜色的信源 X 的数学模型,并求 H(X).
 - (2) 假设黑白消息出现前后有关联, 即关系为 P(白 | 白) = 0.9, P(黑 | 白) = 0.1, P(白 | 黑) = 0.2, P(黑 | 黑) = 0.8. 求其熵 $H_2(X)$.
 - (1) 记出现黑色事件为 B,出现白色事件为 W,则只有这两种颜色的信源 X的数学模型为: $\begin{pmatrix} X \\ P(x) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} B & W \\ 0.3 & 0.7 \end{pmatrix}$,此时熵 $H(X) = \sum_x -p(x)logp(x) = -0.3log0.3 0.7log0.7 = 0.881 bits/symbol$
 - (2) 由题可得下述马尔科夫链:



则可得

$$\begin{cases} p(B) = p(B|B)p(B) + p(B|W)p(W) \\ p(W) = p(W|B)p(B) + p(W|W)p(W) \\ p(B) + p(W) = 1 \end{cases}$$

解得: $P(W) = \frac{2}{3}, P(B) = \frac{1}{3}$

因此: $H_2(X) = -\sum p(x)p(y|x)logp(y|x) = -\frac{1}{3} \times 0.2log0.2 - \frac{1}{3} \times 0.8log0.8 - \frac{2}{3} \times 0.1log0.1 - \frac{2}{3} \times 0.9log0.9 = 0.166$

4. 给定一枚硬币,每次抛一次,出现正面的概率均为p,出现反面的概率为q=1-p。 我们抛该硬币直到出现正面为止,设该抛硬币的次数为X。计算H(X)。 由题可得:

$$\begin{split} H(X) &= -\sum_{i=1}^{X} p(1-p)^{i-1} log p(1-p)^{i-1} \\ &= -p \sum_{i=1}^{X} (1-p)^{i-1} (log p + log (1-p)^{i-1}) \\ &= -p log p \sum_{i=1}^{X} (1-p)^{i-1} - p \sum_{i=1}^{X} (1-p)^{i-1} log (1-p)^{i-1} \\ &= -p log p \sum_{i=1}^{X} (1-p)^{i-1} - p log (1-p) \sum_{i=1}^{X} (i-1) (1-p)^{i-1} \\ &= -p log p \sum_{i=1}^{X} (1-p)^{i} - p log (1-p) \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} \\ &= -p log p \sum_{i=1}^{X} (1-p)^{i} - p log (1-p) \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} \\ &= -p log p \sum_{i=1}^{X} (1-p)^{i} - p log (1-p) \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} \\ &= -p log p \sum_{i=1}^{X} (1-p)^{i} - p log (1-p) \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} \\ &= -p log p \sum_{i=1}^{X} (1-p)^{i} - p log (1-p) \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} \\ &= -p log p \sum_{i=1}^{X} (1-p)^{i} - p log (1-p) \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} \\ &= -p log p \sum_{i=1}^{X} (1-p)^{i} - p log (1-p) \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} \\ &= -p log p \sum_{i=1}^{X} (1-p)^{i} - p log (1-p) \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} \\ &= -p log p \sum_{i=1}^{X} (1-p)^{i} - p log (1-p) \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} \\ &= -p log p \sum_{i=1}^{X} (1-p)^{i} - p log (1-p) \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} \\ &= -p log p \sum_{i=1}^{X} (1-p)^{i} - p log (1-p) \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} \\ &= -p log p \sum_{i=1}^{X} (1-p)^{i} - p log (1-p) \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} \\ &= -p log p \sum_{i=1}^{X} (1-p)^{i} - p log (1-p) \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} \\ &= -p log p \sum_{i=1}^{X} (1-p)^{i} - p log (1-p) \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} \\ &= -p log p \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} - p log (1-p) \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} \\ &= -p log p \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} - p log (1-p) \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} \\ &= -p log p \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} - p log (1-p) \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} \\ &= -p log p \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} - p log (1-p) \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} \\ &= -p log p \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} - p log (1-p) \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} \\ &= -p log p \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} - p log (1-p) \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} \\ &= -p log p \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} - p log (1-p) \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} \\ &= -p log p \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} - p log (1-p) \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} \\ &= -p log p \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} - p log (1-p) \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} \\ &= -p log p \sum_{i=1}^{X} i (1-p)^{i} - p log (1-$$

$$Eq.2 = \sum_{i=0}^{X} i(1-p)^{i} = \sum_{i=1}^{X} (1-p)^{i} + \sum_{i=2}^{X} (1-p)^{i} + \cdots$$

$$= \frac{1}{p} [(1-p) + (1-p)^{2} + \cdots]$$

$$= \frac{1}{p} (\frac{1-p}{p}) = \frac{1-p}{p^{2}}$$

代入原式可得:

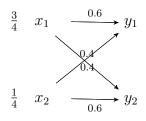
$$H(X) = -log p - \frac{1-p}{p}log(1-p)$$

- 5. 已知 X 为信源的随机变量, f 是一个映射, 试讨论:
 - (a) H(f(X)) 与 H(X) 的关系,并确定二者何时相等;
 - (b) 当 $Y = q^X, q > 0$ 时, H(X) 与 H(Y) 的关系;
 - (c) 当 $Y = 5 \cdot cos(X)$ 时, H(X) 与 H(Y) 的关系。
 - (a) 由题可得: 设信源 X 的数学模型为 $\begin{pmatrix} X \\ P(x) \end{pmatrix}$

则信源
$$f(X)$$
 的数学模型为 $\left(\sum_{\{i,j;f(i)=f(j)\}} P(x_i)\right)$

由熵的拓展性可得: $H(f(X)) \ge H(X)$, 当 f 是单射或信源 X 比信源 f(X) 多出的事件为小概率事件 $(p \to 0)$ 时,H(f(X)) = H(X)

- (b) 由 (a) 可得: $f: X \to g^X(g > 0)$ 为一个单射, 因此此时 H(f(X)) = H(X)
- (c) 由 (a) 可得: 当且仅当信源 X 出现的状态在一个周期 (2π) 内时,H(f(X)) = H(X),其余情况均为 H(f(X)) > H(X)
- 6. 二元通信系统, 转移矩阵为 $2,X=\{x_1=0,x_2=1\},Y=\{y_1=0,y_2=1\},p(x_1)=\frac{3}{4},p(x_2)=\frac{1}{4}$



- (1) 已知发出 $x_1 = 0$, 求收到符号后得到的信息量 $H(Y|x_1)$;
- (2) 已知发出 $x_2 = 0$, 求收到符号后得到的信息量 $H(Y|x_2)$;
- (3) 已知有符号发出,求收到符号后得到的信息量 H(Y|X);
- (4) 已知发出和收到符号, 求能得到的信息量 H(XY);
- (5) 已知收到了符号, 求能得到的信息量 H(X|Y)。

(1) 由题可得:

$$H(Y|x_1) = -0.6 \times log 0.6 - 0.4 \times log 0.4 = 0.292$$

(2) 由题可得:

$$H(Y|x_2) = -0.4 \times log 0.4 - 0.6 \times log 0.6 = 0.292$$

(3) 由题可得:

$$H(Y|X) = -\frac{3}{4} \times 0.6 \times log 0.6 - \frac{3}{4} \times 0.4 \times log 0.4 - \frac{1}{4} \times 0.6 \times log 0.6 - \frac{1}{4} \times 0.4 \times log 0.4 = 0.292$$

(4) 由题可得:

$$H(X) = -\frac{3}{4}log\frac{3}{4} - \frac{1}{4}log\frac{1}{4} = 0.244$$

$$H(XY) = H(X) + H(Y|X) = 0.292 + 0.244 = 0.536$$

(5) 由题可得:

$$P(y_1) = P(y_1|x_1)P(x_1) + P(y_1|x_2)P(x_2) = \frac{3}{4} \times 0.6 + -\frac{1}{4} \times 0.4 = 0.55$$

$$P(y_2) = P(y_2|x_1)P(x_1) + P(y_2|x_2)P(x_2) = \frac{3}{4} \times 0.4 + -\frac{1}{4} \times 0.6 = 0.45$$

$$H(Y) = -0.55log0.55 - 0.45log0.45 = 0.298$$

$$H(X|Y) = H(XY) - H(Y) = 0.536 - 0.298 = 0.238$$