



## 2022 春信息论 B 第一次习题课补充题目

考察范围： 第二章 ~ 第五章    课程助教： 高源

1. 多选题。设  $X, Y, Z$  为离散随机变量,  $U, V$  为连续随机变量, 则以下等式或不等式正确的是 (AB)

(A)  $H(g(X)) \leq H(X)$

(B) 若  $X, Y$  独立, 则有  $H(XY) = H(X) + H(Y)$

(C)  $h(U) \geq I(U; V)$

(D)  $I(X; Y|Z) \leq I(X; Y)$

解析:

(A) 正确. 为了比较二者的关系, 我们首先要在二者之间建立联系, 即考察二者的联合熵  $H(X, g(X))$ . 我们对联合熵  $H(X, g(X))$  尝试两种不同方式的分解, 进而可以建立  $H(X)$  和  $H(g(X))$  的联系。

第一种分解

$$\begin{aligned} H(X, g(X)) &\stackrel{(a)}{=} H(X) + H(g(X) | X) \\ &\stackrel{(b)}{=} H(X) \end{aligned}$$

第二种分解

$$\begin{aligned} H(X, g(X)) &\stackrel{(c)}{=} H(g(X)) + H(X | g(X)) \\ &\geq H(g(X)) \end{aligned}$$

其中

(a) 由熵的链式法则可知.

(b) 由于给定了  $X = x$  后,  $g(X) = g(x)$  为定值, 所以条件熵为 0.

(c) 由熵的链式法则可知.

(d) 由于条件熵非负. 等号成立条件为:  $g(x)$  为可逆映射.

由上述讨论可知

$$H(g(X)) \leq H(X)$$

可得结论正确。



(B) 正确. 设两个统计独立的信源  $X$  和  $Y$  的信源空间分别为

$$[X \cdot P] : \begin{cases} X : & a_1 & a_2 & \cdots & a_r \\ P(X) : & p_1 & p_2 & \cdots & p_r \end{cases}$$

其中  $0 \leq p_i \leq 1 (i = 1, 2, \dots, r)$ ,  $\sum_{i=1}^r p_i = 1$ .

$$[Y \cdot P] : \begin{cases} Y : & b_1 & b_2 & \cdots & b_s \\ P(Y) : & q_1 & q_2 & \cdots & q_s \end{cases}$$

其中  $0 \leq q_j \leq 1 (j = 1, 2, \dots, s)$ ,  $\sum_{j=1}^s q_j = 1$ .

若信源  $X$  和  $Y$  同时发出各自的符号, 则构成联合信源  $(XY)$ , 其符号表为

$$(XY) : \{(a_i b_j) (i = 1, 2, \dots, r; j = 1, 2, \dots, s)\}$$

概率分布为

$$p(a_i b_j) = p(a_i) p(b_j) = p_i q_j \quad (i = 1, 2, \dots, r; j = 1, 2, \dots, s)$$

满足

$$\sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^s p(a_i b_j) = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^s p(a_i) p(b_j) = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^s p_i q_j = 1$$



所以有

$$\begin{aligned}
H(XY) &= - \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^s p(a_i b_j) \log p(a_i b_j) \\
&= - \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^s p_i q_j \log p_i q_j \\
&= - \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^s p_i q_j \log p_i - \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^s p_i q_j \log q_j \\
&= \sum_{j=1}^s q_j \left\{ - \sum_{i=1}^r p_i \log p_i \right\} + \sum_{i=1}^r p_i \left\{ - \sum_{j=1}^s q_j \log q_j \right\} \\
&= \sum_{j=1}^s q_j H(p_1, p_2, \dots, p_r) + \sum_{i=1}^r p_i H(q_1, q_2, \dots, q_s) \\
&= \sum_{j=1}^s q_j H(X) + \sum_{i=1}^r p_i H(Y) \\
&= H(X) + H(Y)
\end{aligned}$$

所以命题成立. 实际上, 这个命题叫做熵函数可加性定理. 熵函数的可加性表明, 由两个相互统计独立的离散信源  $X$  和  $Y$  构成的联合信源  $(XY)$  的熵, 等于信源  $X$  和  $Y$  各自熵之和. 联合信源  $(XY)$  每发一个消息所能提供的平均信息量, 等于信源  $X$  和  $Y$  各自发一个符号提供的平均信息量之和 (当  $X$  和  $Y$  不统计独立, 相互间存在统计依赖关系时, 熵函数的可加性同样成立). 熵函数的可加性的数学意义是: **两个熵函数之和仍然是一个熵函数.**

(C) 错误. 反例:  $U$  为  $[0, \frac{1}{2}]$  上的均匀分布,  $h(U) = \log \frac{1}{2} = -1$  比特, 对于  $V$  服从任意分布, 都有  $I(U; V) \geq 0$ . 所以命题错误.

(D) 错误. "条件使得互信息减少" 这一结论是有成立条件的, 要求  $X \rightarrow Y \rightarrow Z$  构成马尔可夫链. 若对于一般的情形, 存在  $X, Y, Z$  使得  $I(X; Y|Z) \geq I(X; Y)$ .

考虑  $X, Y$  独立情况下,  $I(X; Y) = 0$ . 记  $Z = X + Y$ , 有

$$I(X; Y | Z) = H(X | Z) - H(X | Y, Z) = H(X | Z) \geq 0$$

若  $Y$  不是常量, 则可以进一步得  $I(X; Y | Z) > I(X; Y) = 0$ .

2. 判断题 (若判断为对, 简要说明或证明; 若判断为错, 简要说明或举出反例)



假设随机变量  $X, Y$  和  $Z, W$  构成如下的马尔可夫链

$$X \rightarrow Y \rightarrow (Z, W), \text{ 即 } p(x, y, z, w) = p(x)p(y | x)p(z, w | y)$$

则有

$$I(X; Z) + I(X; W) \leq I(X; Y) + I(Z; W)$$

证明：由数据处理不等式知

$$I(X; Y) \geq I(X; (Z, W))$$

于是有

$$\begin{aligned}
& I(X; Y) + I(Z; W) - I(X; Z) - I(X; W) \\
& \geq I(X; Z, W) + I(Z; W) - I(X; Z) - I(X; W) \\
& = H(Z, W) + H(X) - H(X, W, Z) + H(W) + H(Z) - H(W, Z) \\
& \quad - H(X) - H(Z) + H(X, Z) - H(X) - H(W) + H(X, W) \\
& = -H(X, W, Z) + H(X, Z) + H(X, W) - H(X) \\
& = H(W | X) - H(W | X, Z) \\
& = I(W; Z | X) \geq 0
\end{aligned}$$

3. 每帧电视图像可以认为是由  $3 \times 10^5$  个像素组成，所以像素均是独立变化，且每一像素又取 128 个不同的亮度电平，并设亮度电平等概率出现。问每帧图像含有多少信息量？若现有一广播员在约 10000 个汉字的字汇中选 1000 个来口述此电视图像，试问广播员描述此图像所广播的信息量是多少（假设汉字是等概率分布，并且彼此无依赖）？若要恰当地描述此图像，广播员在口述中至少需用多少汉字？

解析：每个像素的电平亮度形成了一个概率空间

$$\begin{bmatrix} X \\ P \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_1 & a_2 & \cdots & a_{128} \\ \frac{1}{128} & \frac{1}{128} & \cdots & \frac{1}{128} \end{bmatrix}$$

平均每个像素携带的信息量为：

$$H(X) = \log 128 = 7 \text{ 比特/像素}$$



每帧图像由  $3 \times 10^5$  个像素组成, 且像素间是独立的, 因此每帧图像含有的信息量为:

$$H(X^N) = NH(X) = 2.1 \times 10^6 \text{ 比特/帧}$$

如果用汉字来描述此图像, 平均每个汉字携带的信息量为  $H(Y) = \log 10000 = 13.29$  比特/汉字, 选择 1000 字来描述, 携带的信息量为

$$H(Y^N) = NH(Y) = 1.329 \times 10^4 \text{ 比特}$$

如果要恰当的描述此图像, 即信息不丢失, 在上述假设不变的前提下, 需要的汉字个数

$$\frac{H(X^N)}{H(Y)} = \frac{2.1106}{13.29} \approx 1.58 \times 10^5 \text{ 字}$$

4. 设有一批电阻, 按阻值分 70% 是  $2k\Omega$ , 30% 是  $5k\Omega$ ; 按功耗分 64% 是  $1/8 W$ , 其余是  $1/4 W$ 。现已知  $2k\Omega$  阻值的电阻中 80% 是  $1/8 W$ 。问通过测量阻值可以平均得到的关于瓦数的信息量是多少?

解析: 根据已知条件, 设电阻的阻值为  $X$ , 电阻的功耗为  $Y$ , 则两随机变量的概率分布为:

$$\begin{bmatrix} X \\ P \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 = 2k\Omega & x_2 = 5k\Omega \\ 0.7 & 0.3 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} Y \\ P \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 = 1/8W & y_2 = 1/4W \\ 0.64 & 0.36 \end{bmatrix}$$

给定条件为  $P(y_1 | x_1) = 0.8, P(y_2 | x_1) = 0.2$ , 可得

$$0.64 = P(y_1) = P(x_1)P(y_1 | x_1) + P(x_2)P(y_1 | x_2) = 0.7 \times 0.8 + 0.3 \times P(y_1 | x_2)$$

$$0.36 = P(y_2) = P(x_1)P(y_2 | x_1) + P(x_2)P(y_2 | x_2) = 0.7 \times 0.2 + 0.3 \times P(y_2 | x_2)$$

解得

$$P(y_1 | x_2) = \frac{4}{15}, \quad P(y_2 | x_2) = \frac{11}{15}$$

进而可得

$$H(Y | X) = -0.7 \times (0.8 \log 0.8 + 0.2 \log 0.2) - 0.3 \times \left( \frac{4}{15} \log \frac{4}{15} + \frac{11}{15} \log \frac{11}{15} \right) = 0.7567 \text{ 比特}$$

所以

$$I(X; Y) = H(Y) - H(Y | X) = 0.186 \text{ 比特}$$



5. 随机变量  $X, Y$  的取值分别为  $x_1, x_2, \dots, x_m$  和  $y_1, y_2, \dots, y_n$ 。设  $Z = X + Y$ 。试证明  $H(Z) \leq H(X, Y)$ 。

解析：构造信息量的展开式

$$I(X, Y; Z) = H(Z) - H(Z | X, Y) = H(X, Y) - H(X, Y | Z)$$

由于

$$H(Z | X, Y) = 0, H(X, Y | Z) \geq 0$$

可得

$$H(Z) \leq H(X + Y)$$

6. 设离散无记忆信源

$$\begin{bmatrix} X \\ P(x) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_1 = 0 & a_2 = 1 & a_3 = 2 & a_4 = 3 \\ 3/8 & 1/4 & 1/4 & 1/8 \end{bmatrix}$$

其发出的消息为 (202120130213001203210110321010021032011223210)，求在此消息中平均每个符号携带的信息量是多少？

解析：由题意知，信源是无记忆的。因此，发出的各消息之间是互相独立的，此时发出的消息的自信息即为各消息的自信息之和。根据已知条件，发出各消息所包含的信息量分别为

$$I(a_0 = 0) = \log \frac{8}{3} = 1.415 \text{ 比特}$$

$$I(a_1 = 1) = \log 4 = 2 \text{ 比特}$$

$$I(a_2 = 2) = \log 4 = 2 \text{ 比特}$$

$$I(a_3 = 3) = \log 8 = 3 \text{ 比特}$$

在发出的消息中，共有 14 个“0”符号、13 个“1”符号、12 个“2”符号和 6 个“3”符号，则得到消息的自信息为

$$I = 14 \times 1.415 + 13 \times 2 + 12 \times 2 + 6 \times 3 \approx 87.81 \text{ 比特}$$



所以平均每个符号携带的信息量为

$$I = \frac{87.81}{45} = 1.95 \text{ 比特/符号}$$

只剩下沉默无价