

# 信息论第一次小测解答

中国科学技术大学《信息论 A》006125.01 班助教组

2024 年 3 月 13 日

## 第 1 题

证明下列关于熵的链式法则：

- (基本形式) 对于两个随机变量  $X, Y$ ，我们有

$$H(X, Y) = H(X) + H(Y|X) = H(Y) + H(X|Y). \quad (1)$$

- (条件形式) 对于三个随机变量  $X, Y, Z$ ，我们有：

$$H(X, Y|Z) = H(X|Z) + H(Y|X, Z). \quad (2)$$

- (一般形式) 对于  $n$  个随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$ ，我们有：

$$H(X_1, X_2, \dots, X_n) = \sum_{i=1}^n H(X_i | X_{i-1}, \dots, X_1), \quad (3)$$

其中  $X_0$  可以视为一个退化的随机变量，比如说一个常数。

证明. 讲义中已经给出了(1)的证明，我们将其附在下面，基于此给出其他形式的证明。

$$\begin{aligned} H(X, Y) &= \mathbf{E} \left[ \log \frac{1}{P_{X,Y}(X, Y)} \right] \\ &= \mathbf{E} \left[ \log \frac{1}{P_X(X) P_{Y|X}(Y|X)} \right] \\ &= \mathbf{E} \left[ \log \frac{1}{P_X(X)} + \log \frac{1}{P_{Y|X}(Y|X)} \right] \\ &= \mathbf{E} \left[ \log \frac{1}{P_X(X)} \right] + \mathbf{E} \left[ \log \frac{1}{P_{Y|X}(Y|X)} \right] \\ &= H(X) + H(Y|X). \end{aligned}$$

关于链式法则条件形式(2)的证明：

$$H(X, Y|Z) = \mathbf{E} \left[ \log \frac{1}{P_{X,Y|Z}(X, Y|Z)} \right]$$

$$\begin{aligned}
&= \mathbf{E} \left[ \log \frac{1}{P_{X|Z}(X|Z)P_{Y|X,Z}(Y|X,Z)} \right] \\
&= \mathbf{E} \left[ \log \frac{1}{P_{X|Z}(X|Z)} + \log \frac{1}{P_{Y|X,Z}(Y|X,Z)} \right] \\
&= \mathbf{E} \left[ \log \frac{1}{P_{X|Z}(X|Z)} \right] + \mathbf{E} \left[ \log \frac{1}{P_{Y|X,Z}(Y|X,Z)} \right] \\
&= H(X|Z) + H(Y|X, Z).
\end{aligned}$$

关于链式法则一般形式(3)的证明:

$$H(X_1, X_2, \dots, X_n) = H(X_1) + H(X_2, X_3, \dots, X_n|X_1) \quad (4)$$

$$= H(X_1) + H(X_2|X_1) + H(X_3, X_4, \dots, X_n|X_2, X_1) \quad (5)$$

$$= \sum_{i=1}^n H(X_i|X_{i-1}, \dots, X_1), \quad (6)$$

其中(4)使用了链式法则的基本形式, (5)使用了链式法则的条件形式, (6)不断使用链式法则的条件形式即可。

也可以使用如下条件概率的连续展开:

$$P(X_1, \dots, X_n) = \prod_{i=1}^n P(X_i|X_{i-1}, \dots, X_1),$$

从而得到:

$$\begin{aligned}
H(X_1, \dots, X_n) &= \mathbf{E} \left[ \log \frac{1}{P(X_1, \dots, X_n)} \right] = \mathbf{E} \left[ \log \frac{1}{\prod_{i=1}^n P(X_i|X_{i-1}, \dots, X_1)} \right] \\
&= \sum_{i=1}^n \mathbf{E} \left[ \log \frac{1}{P(X_i|X_{i-1}, \dots, X_1)} \right] = \sum_{i=1}^n H(X_i|X_{i-1}, \dots, X_1).
\end{aligned}$$

□

## 第 2 题

证明互信息满足下列基本性质:

- (对称性)

$$I(X; Y) = I(Y; X) \quad (7)$$

- (自信息)

$$I(X; X) = H(X) \quad (8)$$

- (互信息的分解)

$$I(X; Y) = H(X) - H(X|Y) \quad (9)$$

$$= H(Y) - H(Y|X) \quad (10)$$

$$= H(X) + H(Y) - H(X, Y) \quad (11)$$

- (带条件互信息的分解)

$$I(X; Y|Z) = H(X|Z) - H(X|Y, Z) \quad (12)$$

$$= H(Y|Z) - H(Y|X, Z) \quad (13)$$

$$= H(X|Z) + H(Y|Z) - H(X, Y|Z) \quad (14)$$

证明. (7)的证明:

$$\begin{aligned} I(X; Y) &= D(P_{X,Y} \| P_X P_Y) = \sum_{(x,y) \in X(\Omega) \times Y(\Omega)} P_{X,Y}(x, y) \log \frac{P_{X,Y}(x, y)}{P_X(x) P_Y(y)} \\ &= \sum_{(y,x) \in Y(\Omega) \times X(\Omega)} P_{Y,X}(y, x) \log \frac{P_{Y,X}(y, x)}{P_Y(y) P_X(x)} = D(P_{Y,X} \| P_Y P_X) = I(Y; X). \end{aligned}$$

(8)的证明:

$$\begin{aligned} I(X; X) &= D(P_{X,X} \| P_X P_X) = \sum_{(x,x) \in X(\Omega) \times X(\Omega)} P_{X,X}(x, x) \log \frac{P_{X,X}(x, x)}{P_X(x) P_X(x)} \\ &\stackrel{(a)}{=} \sum_{x \in X(\Omega)} P_X(x) \log \frac{P_X(x)}{P_X(x) P_X(x)} = \sum_{x \in X(\Omega)} P_X(x) \log \frac{1}{P_X(x)} = H(X). \end{aligned}$$

其中 (a) 是由于在  $x_i \neq x_j$  时,  $P_{X,X}(x_i, x_j) \log \frac{P_{X,X}(x_i, x_j)}{P_X(x_i) P_X(x_j)}$  的值被视作  $0(0 \log 0 = 0)$ , 从而我们的支撑集可以从  $X(\Omega) \times X(\Omega)$  简化为  $X(\Omega)$ , 并且此时  $P_{X,X}(x_i, x_i) = P_X(x_i)$ .

(9)的证明:

$$\begin{aligned} I(X; Y) &= \mathbf{E} \left[ \log \frac{P_{X,Y}(X, Y)}{P_X(X) P_Y(Y)} \right] = \mathbf{E} \left[ \log \frac{P_X(X) P_{Y|X}(Y|X)}{P_X(X) P_Y(Y)} \right] = \mathbf{E} \left[ \log \frac{P_{Y|X}(Y|X)}{P_Y(Y)} \right] \\ &= \mathbf{E} \left[ \frac{1}{\log P_Y(Y)} \right] - \mathbf{E} \left[ \log \frac{1}{P_{Y|X}(Y|X)} \right] = H(Y) - H(Y|X). \end{aligned}$$

通过对联合概率的不同拆分, 有  $I(X; Y) = H(X) - H(X|Y)$ , 而对三项全部做展开便得到  $I(X; Y) = H(X) + H(Y) - H(X, Y)$ .

而事实上, 通过链式法则(1):  $H(X, Y) = H(X) + H(Y|X) = H(Y) + H(X|Y)$ , 我们只需要导出(9)(10)(11)中的任一个, 其余两项均可以简单得到。

(12)的证明:

$$\begin{aligned} I(X; Y|Z) &= \mathbf{E} \left[ \log \frac{P_{X,Y|Z}(X, Y|Z)}{P_{X|Z}(X|Z) P_{Y|Z}(Y|Z)} \right] = \mathbf{E} \left[ \log \frac{P_{X|Z}(X|Z) P_{Y|X,Z}(Y|X, Z)}{P_{X|Z}(X|Z) P_{Y|Z}(Y|Z)} \right] \\ &= \mathbf{E} \left[ \log \frac{P_{Y|X,Z}(Y|X, Z)}{P_{Y|Z}(Y|Z)} \right] = \mathbf{E} \left[ \frac{1}{\log P_{Y|Z}(Y|Z)} \right] - \mathbf{E} \left[ \log \frac{1}{P_{Y|X,Z}(Y|X, Z)} \right] \\ &= H(Y|Z) - H(Y|X, Z). \end{aligned}$$

其余两个式子可以通过条件形式的链式法则(2)得到, 没什么区别, 不再赘述。 □

多使用带期望的表示方法, 如无必要, 无需完全展开成概率求和形式。