

3.6.2 扩展信道的平均互信息量和信道容量

一、基本的表达式

1、扩展信道的平均互信息量

$$\begin{aligned} I(\overline{X}; \overline{Y}) &= I(X^N, Y^N) \\ &= \sum_{h=1}^N \sum_{l=1}^N P(\alpha_h, \beta_l) \log \frac{P(\alpha_h, \beta_l)}{P(\alpha_h)P(\beta_l)} \\ &= \sum_{h=1}^N \sum_{l=1}^N P(\alpha_h)P(\beta_l | \alpha_h) \log \frac{P(\beta_l | \alpha_h)}{P(\beta_l)} \end{aligned}$$

2、平均互信息量与各类熵的关系

$$\begin{aligned} I(\bar{X}; \bar{Y}) &= H(\bar{X}) - H(\bar{X} | \bar{Y}) \\ &= H(\bar{Y}) - H(\bar{Y} | \bar{X}) \end{aligned}$$

定理3.8 信源发出的N元随机变量序列

$$\bar{X} = X_1 X_2 \cdots X_N,$$

通过信道传送，输出N元随机变量

$$\bar{Y} = Y_1 Y_2 \cdots Y_N. \text{ 若信道无记忆,}$$

$$\text{则有 } I(\bar{X}; \bar{Y}) \leq \sum_{k=1}^N I(X_k; Y_k)$$

证明:

$$\begin{aligned} H(\bar{Y} | \bar{X}) &= - \sum_{h=1}^{r^N} \sum_{l=1}^{s^N} P(\alpha_h, \beta_l) \log P(\beta_l | \alpha_h) \\ &= - \sum_{h_1, h_2, \dots, h_N, l_1, l_2, \dots, l_N} P(a_{h_1}, a_{h_2}, \dots, a_{h_N}, b_{l_1}, b_{l_2}, \dots, b_{l_N}) \log \left[\prod_{k=1}^N P(b_{l_k} | a_{h_k}) \right] \\ &= - \sum_{k=1}^N \sum_{h_k} \sum_{l_k} P(a_{h_k}, b_{l_k}) \log P(b_{l_k} | a_{h_k}) \\ &= \sum_{k=1}^N H(Y_k | X_k) \text{ (信道无记忆)} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
& \text{且 } H(\bar{Y}) = H(Y_1 Y_2 \cdots Y_n) \\
& = H(Y_1) + H(Y_2 | Y_1) + H(Y_3 | Y_2 Y_1) + \cdots + H(Y_N | Y_{N-1} \cdots Y_2 Y_1) \\
& \leq \sum_{k=1}^N H(Y_k)
\end{aligned}$$

故

$$\begin{aligned}
I(\bar{X}; \bar{Y}) &= H(\bar{Y}) - H(\bar{Y} | \bar{X}) \\
&\leq \sum_{k=1}^N H(Y_k) - \sum_{k=1}^N H(Y_k | X_k) \\
&= \sum_{k=1}^N I(X_k; Y_k)
\end{aligned}$$

定理3.9

信源发出的 N 元随机变量序列

$$\bar{X} = X_1 X_2 \cdots X_N,$$

通过信道传送, 输出 N 元随机变量序列

$$\bar{Y} = Y_1 Y_2 \cdots Y_N.$$

若信源无记忆, 则有

$$I(\bar{X}; \bar{Y}) \geq \sum_{k=1}^N I(X_k; Y_k)$$

证明：

因信源无记忆，

$$\text{故 } H(\overline{X}) = H(X_1 X_2 \cdots X_N) = \sum_{k=1}^N H(X_k)$$

$$\begin{aligned} \text{且 } H(\overline{X} | \overline{Y}) &= H(X_1 X_2 \cdots X_N | Y_1 Y_2 \cdots Y_N) \\ &= H(X_1 | Y_1 Y_2 \cdots Y_N) + H(X_2 | Y_1 Y_2 \cdots Y_N) \\ &\quad + \cdots + H(X_N | Y_1 Y_2 \cdots Y_N) \\ &\leq \sum_{k=1}^N H(X_k | Y_k) \end{aligned}$$

推论：信源发出的N元随机变量序列

$$\overline{X} = X_1 X_2 \cdots X_N,$$

通过信道传送，输出 N元随机变量序列

$$\overline{Y} = Y_1 Y_2 \cdots Y_N.$$

若信道和信源均无记忆，则有

$$I(\overline{X}; \overline{Y}) = \sum_{k=1}^N I(X_k; Y_k)$$

信源信道均无记忆时的信道容量:

1、 N 元随机变量序列 X_1, X_2, \dots, X_N 中各 X_k 独立同分布, 即所有 X_k 都是完全相同的随机变量, 记这些相同的输入随机变量为 X 。

2、无记忆信源的 N 元序列加到无记忆信道, 得到的 N 元输出序列 Y_1, Y_2, \dots, Y_N 中各 Y_k 必然是独立同分布的, 所有 Y_k 都是完全相同的随机变量, 记这些相同的随机变量为 Y 。

3、 $I(X_1; Y_1) = I(X_2; Y_2) = \dots = I(X_k; Y_k) = \dots = I(X; Y)$

∴ 若信源信道均无记忆，则有 $I(\bar{X}; \bar{Y}) = NI(X; Y)$

离散无记忆信道***N***次扩展信道的信道容量为

$$\begin{aligned} C^N &= \max_{P_X} I(\bar{X}; \bar{Y}) = \max \sum_{k=1}^N I(X_k; Y_k) \\ &= \sum_{k=1}^N \max I(X_k; Y_k) = \sum_{k=1}^N C_k \end{aligned}$$

因信道容量是信道的固有参数，只与信道自身的统计特性有关，对同一信道，所有 C_k 均相同，等于单符号信道容量 C ，因此，离散无记忆信道的***N***次扩展信道的信道容量为

$$C^N = NC$$