

信息论基础

李 莹

liying2009@ecust.edu.cn

第四章：信道及信道容量

一、信道分类

二、离散单符号信道及其信道容量

三、离散多符号信道及其信道容量

四、组合信道及其信道容量

4. 离散对称信道的信道容量

定义1： 若信道矩阵 \mathbf{P} 中每行都是第一行的排列，则称此信道是**行对称信道**。

$$\begin{aligned}
 H(Y|X) &= -\sum_i p(x_i) H(Y|x_i) \\
 &= -\sum_i p(x_i) \sum_j p(y_j|x_i) \log p(y_j|x_i) \\
 &= -\sum_j p(y_j|x_i) \log p(y_j|x_i) = H(Y|x_i)
 \end{aligned}$$

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{6} & \frac{1}{6} \\ \frac{1}{6} & \frac{1}{3} & \frac{1}{6} & \frac{1}{3} \end{bmatrix}$$

$$H(Y|X) = p(x_1) H\left(\frac{1}{3}, \frac{1}{3}, \frac{1}{6}, \frac{1}{6}\right) + p(x_2) H\left(\frac{1}{6}, \frac{1}{3}, \frac{1}{6}, \frac{1}{3}\right) = H\left(\frac{1}{6}, \frac{1}{3}, \frac{1}{6}, \frac{1}{3}\right)$$

定义2：若信道矩阵中每行都是第一行的排列，并且每列都是第一列的排列，则称之为**对称信道**。

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{6} & \frac{1}{6} \\ \frac{1}{6} & \frac{1}{6} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & \frac{1}{6} \\ \frac{1}{6} & \frac{1}{2} & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{6} & \frac{1}{2} \end{bmatrix}$$

$$\times = \begin{bmatrix} \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{6} & \frac{1}{6} \\ \frac{1}{6} & \frac{1}{3} & \frac{1}{6} & \frac{1}{3} \end{bmatrix}$$

定义3：虽然不是对称信道，但是信道矩阵可以按列分为一些对称的子阵，则称之为**准对称信道**。

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} 0.8 & 0.1 & 0.1 \\ 0.1 & 0.1 & 0.8 \end{bmatrix}$$

$$\Rightarrow \mathbf{P}_1 = \begin{bmatrix} 0.8 & 0.1 \\ 0.1 & 0.8 \end{bmatrix} \quad \mathbf{P}_2 = \begin{bmatrix} 0.1 \\ 0.1 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{6} & \frac{1}{6} \\ \frac{1}{6} & \frac{1}{3} & \frac{1}{6} & \frac{1}{3} \end{bmatrix}$$

定义4： 若 $r=s$ ，且对于每一个输入符号，正确传输概率都相等，且错误传输概率 p 均匀地分配到 $r-1$ 个符号，则称此信道为**强对称信道**或**均匀信道**。

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} \bar{p} & \frac{p}{r-1} & \frac{p}{r-1} & \cdots & \frac{p}{r-1} \\ \frac{p}{r-1} & \bar{p} & \frac{p}{r-1} & \cdots & \frac{p}{r-1} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ \frac{p}{r-1} & \frac{p}{r-1} & \frac{p}{r-1} & \cdots & \bar{p} \end{bmatrix} \quad \mathbf{P} = \begin{matrix} & 0 & 1 \\ 0 & \begin{bmatrix} \bar{p} & p \end{bmatrix} \\ 1 & \begin{bmatrix} p & \bar{p} \end{bmatrix} \end{matrix}$$

强对称信道具备四个特征：

1. 矩阵中的每一行都是第一行的排列；(行对称)

矩阵中的每一列都是第一列的排列。(列对称)

2. 信道输入与输出消息（符号）数相等，即 $r=s$ 。

3. 错误分布是均匀的：信道矩阵中正确传输概率都相等，且错误传输概率均匀地分配到 $r-1$ 个符号上。

4. 不仅每一行元素之和为1，每一列元素之和也为1。

显然，对称性的基本条件是1，而2、3、4是加强条件。

放松对信道的约束，仅满足条件1，就构成一般的对称信道。

例1：

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{6} & \frac{1}{6} \\ \frac{1}{6} & \frac{1}{6} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \end{bmatrix}$$

例2：

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & \frac{1}{6} \\ \frac{1}{6} & \frac{1}{2} & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{6} & \frac{1}{2} \end{bmatrix}$$

再进一步放松条件，信道矩阵按列分成若干子阵，如果子阵是对称的，则称为准对称信道。

$$\mathbf{P} = \begin{pmatrix} 1-\varepsilon_1-\varepsilon_2 & \varepsilon_2 & \varepsilon_1 \\ \varepsilon_2 & 1-\varepsilon_1-\varepsilon_2 & \varepsilon_1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1-\varepsilon_1-\varepsilon_2 & \varepsilon_2 & \vdots & \varepsilon_1 \\ \varepsilon_2 & 1-\varepsilon_1-\varepsilon_2 & \vdots & \varepsilon_1 \end{pmatrix} = (\mathbf{P}_1 \quad \vdots \quad \mathbf{P}_2)$$

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} 1-p-q & q & p \\ p & q & 1-p-q \end{bmatrix}$$

定理4.1 对于对称信道，当信道输入概率分布为等概分布时，输出概率分布**必**为等概分布。

证明：当输入为等概分布时 $p(x_i) = \frac{1}{r}, i = 1, 2, \dots, r$

则输出 $p(y_j) = \sum_i p(x_i)p(y_j | x_i) = \frac{1}{r} \sum_i p(y_j | x_i) = \frac{1}{r} H_j,$

其中 $H_j = \sum_{i=1}^r p(y_j | x_i)$ H_j 为信道矩阵第j列元素之和。

而对称信道每一列是第一列的不同排列。因此

$$H_1 = H_2 = \dots = H_s = H$$

又因为 $sH = r \cdot 1$ $p(y_j) = \frac{1}{r} H = \frac{1}{s}$

即当信道输入为等概分布时，输出亦为等概分布。

定理4.2 对称信道 当信道输出概率分布为等概的情况下达到信道容量：

$$C = \log s - H(p'_1, p'_2, \dots, p'_s)$$

其中 p'_1, p'_2, \dots, p'_s 是信道矩阵中的任意一行中的元素。

$$\text{证明：} \quad H(Y | X) = H(Y | x_i) = H(p'_1, p'_2, \dots, p'_s)$$

$$I(X; Y) = H(Y) - H(Y | X) = H(Y) - H(p'_1, p'_2, \dots, p'_s)$$

$$C = \max_{p(x)} I(X; Y)$$

$$= \max_{p(x)} \left\{ H(Y) - H(p'_1, p'_2, \dots, p'_s) \right\}$$

$$= \max_{p(x)} H(Y) - H(p'_1, p'_2, \dots, p'_s) = \log s - H(p'_1, p'_2, \dots, p'_s)$$

推论： 对于强对称信道有： $C = \log r - p \log(r-1) - H(p)$

$$C = \log s - H(p'_1, p'_2, \dots, p'_s)$$

$$s = r$$

$$= \log r - H(\bar{p}, \frac{p}{r-1}, \dots, \frac{p}{r-1})$$

$$= \log r + \bar{p} \log \bar{p} + \frac{p}{r-1} \log \frac{p}{r-1} \dots + \frac{p}{r-1} \log \frac{p}{r-1}$$

$$= \log r + \bar{p} \log \bar{p} + p \log \frac{p}{r-1}$$

$$= \log r - p \log(r-1) + \bar{p} \log \bar{p} + p \log p$$

$$= \log r - p \log(r-1) - H(p)$$

例4.2 求对称信道的信道容量，

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{3} & \frac{1}{6} \\ \frac{1}{6} & \frac{1}{2} & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{6} & \frac{1}{2} \end{bmatrix}$$

解：

$$\begin{aligned} C &= \log s - H(p'_1, p'_2, \dots, p'_s) \\ &= \log 3 - H\left(\frac{1}{2}, \frac{1}{3}, \frac{1}{6}\right) \\ &= 0.126 \text{ 比特 / 符号} \end{aligned}$$

准对称信道

$$C = \max_{p(x)} H(Y) - H(p'_1, p'_2, \dots, p'_s)$$

$$C \leq \log s - H(p'_1, p'_2, \dots, p'_s)$$

当信道输入概率分布为等概的情况下达到信道容量：

$$C = \log r - H(p'_1, p'_2, \dots, p'_s) - \sum_{k=1}^n N_k \log M_k$$

设信道矩阵可划分为 n 个子矩阵，其中 N_k 是第 k 个子矩阵中行元素之和， M_k 是第 k 个子矩阵中列元素之和。

例4.3：求准对称信道的信道容量。二元对称删除信道：

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} 1-p-q & q & p \\ p & q & 1-p-q \end{bmatrix}$$

解： $N_1=1-q$, $M_1=1-q$, $N_2=q$, $M_2=2q$

$$\begin{aligned} C &= \log r - H(p'_1, p'_2, \dots, p'_s) - \sum_{k=1}^n N_k \log M_k \\ &= \log 2 - H(1-p-q, q, p) - (1-q) \log(1-q) - q \log(2q) \end{aligned}$$

5. 一般离散信道的信道容量

信道容量

$$\text{约束条件: } \begin{cases} \sum_i p(x_i) = 1 \\ p(x_i) \geq 0, \quad i = 1, 2, \dots, r \end{cases}$$

求信道容量转化为求 $I(X;Y)$ 对信源概率分布 $P(X)$ 的条件极值。

解： 引入辅助函数

$$F = I(X;Y) - \lambda \left[\sum_{i=1}^r p(x_i) - 1 \right] \quad (\lambda \text{ 为待定系数})$$

$$\frac{\partial F}{\partial p(x_i)} = \frac{\partial}{\partial p(x_i)} \left\{ I(X;Y) - \lambda \left[\sum_{i=1}^r p(x_i) - 1 \right] \right\} \quad (i = 1, \dots, r)$$

$$= \frac{\partial I(X;Y)}{\partial p(x_i)} - \lambda$$

$$\begin{aligned}
 I(X;Y) &= \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^s p(x_i) p(y_j | x_i) \log \frac{p(y_j | x_i)}{p(y_j)} \\
 &= \sum_{i=1}^r p(x_i) \sum_{j=1}^s p(y_j | x_i) \log p(y_j | x_i) - \sum_{j=1}^s p(y_j) \log p(y_j)
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 p(y_j) &= \sum_{i=1}^r p(x_i) p(y_j | x_i) \quad \longrightarrow \quad \frac{\partial}{\partial p(x_i)} p(y_j) = p(y_j | x_i) \\
 &\quad \longrightarrow \quad \frac{\partial \log p(y_j)}{\partial p(x_i)} = \frac{p(y_j | x_i)}{p(y_j)} \log e
 \end{aligned}$$

$$\frac{\partial}{\partial p(x_i)} I(X;Y)$$

$$\begin{aligned}
 &= \sum_{i=1}^r p(y_j | x_i) \log p(y_j | x_i) - \sum_{i=1}^r p(y_j | x_i) \log p(y_j) - \sum_{j=1}^s p(y_j | x_i) \log e \\
 &= \sum_{j=1}^s p(y_j | x_i) \log \frac{p(y_j | x_i)}{p(y_j)} - \log e
 \end{aligned}$$

$$\text{令 } \frac{\partial F}{\partial p(x_i)} = 0$$

$$\text{则 } \frac{\partial F}{\partial p(x_i)} = \sum_{j=1}^s p(y_j | x_i) \log \frac{p(y_j | x_i)}{p(y_j)} - \log e - \lambda = 0$$

$$\sum_{j=1}^s p(y_j | x_i) \log \frac{p(y_j | x_i)}{p(y_j)} = \lambda + \log e \quad i = 1, 2, \dots, r$$

$$\sum_{i=1}^r p(x_i) \sum_{j=1}^s p(y_j | x_i) \log \frac{p(y_j | x_i)}{p(y_j)} = \sum_{i=1}^r p(x_i) (\log e + \lambda)$$

$$\implies C = \log e + \lambda$$

在某些条件下利用这个方法可以计算 C :

$$\sum_j p(y_j | x_i) \log \frac{p(y_j | x_i)}{p(y_j)} = \log e + \lambda = C$$

$$\begin{aligned} \sum_j p(y_j | x_i) \log p(y_j | x_i) &= \sum_j p(y_j | x_i) \log p(y_j) + C \\ &= \sum_j p(y_j | x_i) [\log p(y_j) + C] \end{aligned}$$

令 $\beta_j = \log p(y_j) + C$

$$\sum_j p(y_j | x_i) \beta_j = \sum_j p(y_j | x_i) \log p(y_j | x_i)$$

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{4} & 0 & \frac{1}{4} \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ \frac{1}{4} & 0 & \frac{1}{4} & \frac{1}{2} \end{bmatrix}$$

这是一个含有 s 个未知数、由 r 个方程组成的方程组。
当 $r=s$ ，且信道矩阵是可逆矩阵时，该方程组有唯一解。

$$\longrightarrow \beta_j \quad j=1,2,\dots,s$$

$$\beta_j = \log p(y_j) + C \implies \begin{matrix} p(y_j) = 2^{\beta_j - C} \\ \sum_j p(y_j) = 1 \end{matrix} \implies \sum_j 2^{\beta_j - C} = 1$$

$$\longrightarrow C = \log \sum_j 2^{\beta_j} \longrightarrow \boxed{p(y_j) = 2^{\beta_j - C} \quad j=1,2,\dots,s}$$

$$p(y_j) = \sum_i p(x_i) p(y_j | x_i) \longrightarrow \boxed{p(x_i) \quad (i=1,2,\dots,r)}$$

例4.5：求以下信道的信道容量。

信道矩阵

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{4} & 0 & \frac{1}{4} \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ \frac{1}{4} & 0 & \frac{1}{4} & \frac{1}{2} \end{bmatrix}$$

$$\text{解: } \begin{cases} \frac{1}{2}\beta_1 + \frac{1}{4}\beta_2 + \frac{1}{4}\beta_4 = \frac{1}{2}\log\frac{1}{2} + \frac{1}{4}\log\frac{1}{4} + \frac{1}{4}\log\frac{1}{4} \\ \beta_2 = 0 \\ \beta_3 = 0 \\ \frac{1}{4}\beta_1 + \frac{1}{4}\beta_3 + \frac{1}{2}\beta_4 = \frac{1}{4}\log\frac{1}{4} + \frac{1}{4}\log\frac{1}{4} + \frac{1}{2}\log\frac{1}{2} \end{cases}$$

$$\beta_2 = \beta_3 = 0, \quad \beta_1 = \beta_4 = -2$$

$$C = \log \sum_j 2^{\beta_j} = \log(2^{-2} + 2^0 + 2^0 + 2^{-2}) = \log 5 - 1 \quad \text{比特/符号}$$

$$p(y_j) = 2^{\beta_j - C} \quad j = 1, 2, \dots, s$$

$$p(y_1) = p(y_4) = 2^{-2 - \log 5 + 1} = \frac{1}{10} \quad p(y_2) = p(y_3) = 2^{0 - \log 5 + 1} = \frac{4}{10}$$

$$p(y_j) = \sum_i p(x_i) p(y_j | x_i) \quad \left\{ \begin{array}{l} p(y_1) = \frac{1}{2} p(x_1) + \frac{1}{4} p(x_4) \\ p(y_2) = \frac{1}{4} p(x_1) + p(x_2) \\ p(y_3) = p(x_3) + \frac{1}{4} p(x_4) \\ p(y_4) = \frac{1}{4} p(x_1) + \frac{1}{2} p(x_4) \end{array} \right.$$

$$p(x_1) = p(x_4) = \frac{4}{30},$$

$$p(x_2) = p(x_3) = \frac{11}{30}$$

例： 有一信道矩阵 $\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ \varepsilon & 1-\varepsilon \end{bmatrix}$ 求 C .

补充：

1) 采用上述方法求出信道容量以后，还必须解出 $p(x_i)$ ，因为在采用拉格朗日数乘法时并没有加上 $p(x_i) \geq 0$ 的约束条件，因此算出的 $p(x_i)$ 可能是负值。

当计算结果为负值时，此解无效。它表明最大值在边界上，即某些输入符号的概率为0。设某些输入符号的概率为0，然后重新进行计算。

2) 如果 $r=2$ ，则可以直接对 $I(X;Y)$ 求导，得到信道容量和最佳输入分布。

例4.4：已知信道的转移矩阵为 $\mathbf{P} = \begin{bmatrix} 0.5 & 0.3 & 0.2 \\ 0.3 & 0.5 & 0.2 \end{bmatrix}$
求信道容量。

解：设输入概率分布 $p(x_1) = \alpha$, $p(x_2) = 1 - \alpha$

$$\begin{aligned} \mathbf{P}_Y &= \mathbf{P}_X \mathbf{P}_{Y|X} = [\alpha \quad 1 - \alpha] \begin{bmatrix} 0.5 & 0.3 & 0.2 \\ 0.3 & 0.5 & 0.2 \end{bmatrix} \\ &= [0.3 + 0.2\alpha \quad 0.5 - 0.2\alpha \quad 0.2] \end{aligned}$$

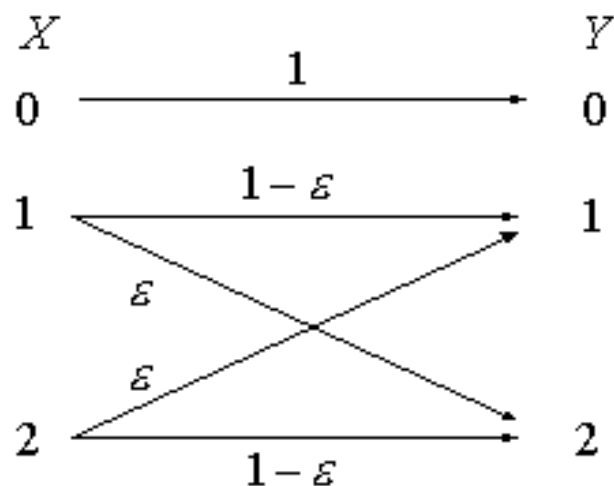
$$\begin{aligned} I(X;Y) &= H(Y) - H(Y | X) \\ &= -\sum_j p(y_j) \log p(y_j) - H(Y | x_i) \\ &= -(0.3 + 0.2\alpha) \log(0.3 + 0.2\alpha) - (0.5 - 0.2\alpha) \log(0.5 - 0.2\alpha) \\ &\quad - 0.2 \log 0.2 + 0.5 \log 0.5 + 0.3 \log 0.3 + 0.2 \log 0.2 \end{aligned}$$

$$\frac{\partial I(X;Y)}{\partial \alpha} = 0$$

$$0.2 \log(0.3 + 0.2\alpha) - 0.2 + 0.2 \log(0.5 - 0.2\alpha) + 0.2 = 0$$

$$\alpha = 1/2 \quad C = \max I(X;Y) = 0.036$$

练习：信道及它的输入、输出如图所示：



- (1) 求最佳输入分布。
- (2) 求 $\varepsilon = 0, \frac{1}{2}$ 时的信道容量。

6. 信道容量定理

定理4.3 $I(X;Y)$ 达到信道容量的充要条件是输入分布 $p(x_i)$ 满足以下充要条件：

$$p(x_i) \neq 0 \text{ 时 } I(x_i;Y) = C$$

$$p(x_i) = 0 \text{ 时 } I(x_i;Y) \leq C$$

$$I(x_i;Y) = \sum_j p(y_j | x_i) \log \frac{p(y_j | x_i)}{p(y_j)}$$



某些特殊矩阵可以利用这个方法可以推导得到 C 。

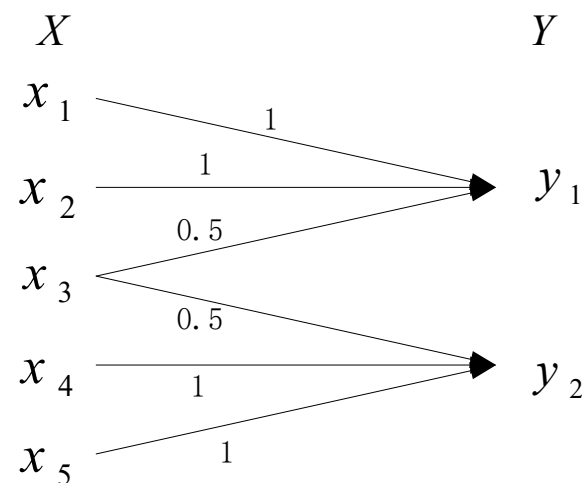
例4.7

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 0 \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ 2 & 2 \\ 0 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$p(x_3)=0, \quad p(x_2)=p(x_4)=0, \\ p(x_1)=p(x_5)=1/2$$

或者

$$p(x_3)=0, \quad p(x_2)=p(x_4) \\ =p(x_1)=p(x_5)=1/4$$



$$I(x_1; Y) = I(x_5; Y) = \log 2$$

$$I(x_2; Y) = I(x_4; Y) = 0$$

$$I(x_3; Y) = 0$$

$$I(x_1; Y) = I(x_5; Y) = \log 2$$

$$I(x_2; Y) = I(x_4; Y) = \log 2$$

$$I(x_3; Y) = 0$$

例 4.6 当输入等概时准对称信道达到信道容量。

$$\begin{aligned} p(x_i) &= \frac{1}{r} & I(x_i; Y) &= \sum_{j=1}^s p(y_j | x_i) \log \frac{p(y_j | x_i)}{p(y_j)} \\ & & &= \sum_{j=1}^s p(y_j | x_i) \log \frac{p(y_j | x_i)}{\sum_{k=1}^r p(x_k) p(y_j | x_k)} \\ & & &= \sum_{j=1}^s p(y_j | x_i) \log \frac{p(y_j | x_i)}{\frac{1}{r} \sum_{k=1}^r p(y_j | x_k)} \end{aligned}$$

在同一子阵 \mathbf{P}_l 中

$$p(y_j) = \frac{1}{r} \sum_{k=1}^r p(y_j | x_k) \quad \text{相等}$$

对于不同的 x_i ,

$$\sum_{y_j \in Y_l} p(y_j | x_i) \log \frac{p(y_j | x_i)}{\frac{1}{r} \sum_{k=1}^r p(y_j | x_k)} \quad \text{相等}$$

所以，对于任意 x_i

$$I(x_i; Y) = \sum_l \sum_{y_j \in Y_l} p(y_j | x_i) \log \frac{p(y_j | x_i)}{\frac{1}{r} \sum_{k=1}^r p(y_j | x_k)} \quad \text{相等}$$

即当输入等概时，准对称信道达到信道容量。