

## 2.1 试问四进制、八进制脉冲所含信息量是二进制脉冲的多少倍？

解：

四进制脉冲可以表示 4 个不同的消息，例如：{0, 1, 2, 3}

八进制脉冲可以表示 8 个不同的消息，例如：{0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7}

二进制脉冲可以表示 2 个不同的消息，例如：{0, 1}

假设每个消息的发出都是等概率的，则：

四进制脉冲的平均信息量  $H(X_1) = \log n = \log 4 = 2 \text{ bit/symbol}$

八进制脉冲的平均信息量  $H(X_2) = \log n = \log 8 = 3 \text{ bit/symbol}$

二进制脉冲的平均信息量  $H(X_0) = \log n = \log 2 = 1 \text{ bit/symbol}$

所以：

四进制、八进制脉冲所含信息量分别是二进制脉冲信息量的 2 倍和 3 倍。

## 2.2 居住某地区的女孩子有 25% 是大学生，在女大学生中有 75% 是身高 160 厘米以上的，而女孩子中身高 160 厘米以上的占总数的一半。假如我们得知“身高 160 厘米以上的某女孩是大学生”的消息，问获得多少信息量？

解：

设随机变量  $X$  代表女孩子学历

$X$	$x_1$ (是大学生)	$x_2$ (不是大学生)
$P(X)$	0.25	0.75

设随机变量  $Y$  代表女孩子身高

$Y$	$y_1$ (身高 > 160cm)	$y_2$ (身高 < 160cm)
$P(Y)$	0.5	0.5

已知：在女大学生中有 75% 是身高 160 厘米以上的

即：  $p(y_1/x_1) = 0.75 \text{ bit}$

求：身高 160 厘米以上的某女孩是大学生的信息量

即：  $I(x_1/y_1) = -\log p(x_1/y_1) = -\log \frac{p(x_1)p(y_1/x_1)}{p(y_1)} = -\log \frac{0.25 \times 0.75}{0.5} = 1.415 \text{ bit}$

## 2.3 一副充分洗乱了的牌（含 52 张牌），试问

(1) 任一特定排列所给出的信息量是多少？

(2) 若从中抽取 13 张牌，所给出的点数都不相同能得到多少信息量？

解：

(1) 52 张牌共有 52! 种排列方式，假设每种排列方式出现是等概率的则所给出的信息量是：

$$p(x_i) = \frac{1}{52!}$$

$$I(x_i) = -\log p(x_i) = \log 52! = 225.581 \text{ bit}$$

(2) 52 张牌共有 4 种花色、13 种点数，抽取 13 张点数不同的牌的概率如下：

$$p(x_i) = \frac{4^{13}}{C_{52}^{13}}$$

$$I(x_i) = -\log p(x_i) = -\log \frac{4^{13}}{C_{52}^{13}} = 13.208 \text{ bit}$$

2.4 设离散无记忆信源  $\begin{bmatrix} X \\ P(X) \end{bmatrix} = \begin{Bmatrix} x_1=0 & x_2=1 & x_3=2 & x_4=3 \\ 3/8 & 1/4 & 1/4 & 1/8 \end{Bmatrix}$ , 其发出的信息为

(202120130213001203210110321010021032011223210), 求

(1) 此消息的自信息量是多少?

(2) 此消息中平均每符号携带的信息量是多少?

解:

(1) 此消息总共有 14 个 0、13 个 1、12 个 2、6 个 3, 因此此消息发出的概率是:

$$p = \left(\frac{3}{8}\right)^{14} \times \left(\frac{1}{4}\right)^{13} \times \left(\frac{1}{4}\right)^{12} \times \left(\frac{1}{8}\right)^6$$

此消息的信息量是:  $I = -\log p = 87.811 \text{ bit}$

(2) 此消息中平均每符号携带的信息量是:  $I/n = 87.811/45 = 1.951 \text{ bit}$

2.5 从大量统计资料知道, 男性中红绿色盲的发病率为 7%, 女性发病率为 0.5%, 如果你问一位男士: “你是否是色盲?” 他的回答可能是“是”, 可能是“否”, 问这两个回答中各含多少信息量, 平均每个回答中含有多少信息量? 如果问一位女士, 则答案中含有的平均自信息量是多少?

解:

男士:

$$p(x_Y) = 7\%$$

$$I(x_Y) = -\log p(x_Y) = -\log 0.07 = 3.837 \text{ bit}$$

$$p(x_N) = 93\%$$

$$I(x_N) = -\log p(x_N) = -\log 0.93 = 0.105 \text{ bit}$$

$$H(X) = -\sum_i^2 p(x_i) \log p(x_i) = -(0.07 \log 0.07 + 0.93 \log 0.93) = 0.366 \text{ bit/symbol}$$

女士:

$$H(X) = -\sum_i^2 p(x_i) \log p(x_i) = -(0.005 \log 0.005 + 0.995 \log 0.995) = 0.045 \text{ bit/symbol}$$

2.6 设信源  $\begin{bmatrix} X \\ P(X) \end{bmatrix} = \begin{Bmatrix} x_1 & x_2 & x_3 & x_4 & x_5 & x_6 \\ 0.2 & 0.19 & 0.18 & 0.17 & 0.16 & 0.17 \end{Bmatrix}$ , 求这个信源的熵, 并解释为什么

$H(X) > \log 6$  不满足信源熵的极值性。

解:

$$\begin{aligned}
H(X) &= -\sum_i^6 p(x_i) \log p(x_i) \\
&= -(0.2 \log 0.2 + 0.19 \log 0.19 + 0.18 \log 0.18 + 0.17 \log 0.17 + 0.16 \log 0.16 + 0.17 \log 0.17) \\
&= 2.657 \text{ bit/symbol} \\
H(X) &> \log_2 6 = 2.585
\end{aligned}$$

不满足极值性的原因是  $\sum_i^6 p(x_i) = 1.07 > 1$ 。

2.7 证明:  $H(X_3/X_1X_2) \leq H(X_3/X_1)$ , 并说明当  $X_1, X_2, X_3$  是马氏链时等式成立。  
证明:

$$\begin{aligned}
&H(X_3/X_1X_2) - H(X_3/X_1) \\
&= -\sum_{i1} \sum_{i2} \sum_{i3} p(x_{i1}x_{i2}x_{i3}) \log p(x_{i3}/x_{i1}x_{i2}) + \sum_{i1} \sum_{i3} p(x_{i1}x_{i3}) \log p(x_{i3}/x_{i1}) \\
&= -\sum_{i1} \sum_{i2} \sum_{i3} p(x_{i1}x_{i2}x_{i3}) \log p(x_{i3}/x_{i1}x_{i2}) + \sum_{i1} \sum_{i2} \sum_{i3} p(x_{i1}x_{i2}x_{i3}) \log p(x_{i3}/x_{i1}) \\
&= \sum_{i1} \sum_{i2} \sum_{i3} p(x_{i1}x_{i2}x_{i3}) \log \frac{p(x_{i3}/x_{i1})}{p(x_{i3}/x_{i1}x_{i2})} \\
&\leq \sum_{i1} \sum_{i2} \sum_{i3} p(x_{i1}x_{i2}x_{i3}) \left( \frac{p(x_{i3}/x_{i1})}{p(x_{i3}/x_{i1}x_{i2})} - 1 \right) \log_2 e \\
&= \left( \sum_{i1} \sum_{i2} \sum_{i3} p(x_{i1}x_{i2}) p(x_{i3}/x_{i1}) - \sum_{i1} \sum_{i2} \sum_{i3} p(x_{i1}x_{i2}x_{i3}) \right) \log_2 e \\
&= \left( \sum_{i1} \sum_{i2} p(x_{i1}x_{i2}) \left[ \sum_{i3} p(x_{i3}/x_{i1}) \right] - 1 \right) \log_2 e \\
&= 0 \\
&\therefore H(X_3/X_1X_2) \leq H(X_3/X_1)
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&\text{当 } \frac{p(x_{i3}/x_{i1})}{p(x_{i3}/x_{i1}x_{i2})} - 1 = 0 \text{ 时等式成立} \\
&\Rightarrow p(x_{i3}/x_{i1}) = p(x_{i3}/x_{i1}x_{i2}) \\
&\Rightarrow p(x_{i1}x_{i2})p(x_{i3}/x_{i1}) = p(x_{i3}/x_{i1}x_{i2})p(x_{i1}x_{i2}) \\
&\Rightarrow p(x_{i1})p(x_{i2}/x_{i1})p(x_{i3}/x_{i1}) = p(x_{i1}x_{i2}x_{i3}) \\
&\Rightarrow p(x_{i2}/x_{i1})p(x_{i3}/x_{i1}) = p(x_{i2}x_{i3}/x_{i1}) \\
&\therefore \text{等式成立的条件是 } X_1, X_2, X_3 \text{ 是马氏链}
\end{aligned}$$

2.8 证明:  $H(X_1X_2 \dots X_n) \leq H(X_1) + H(X_2) + \dots + H(X_n)$ 。  
证明:

$$\begin{aligned}
H(X_1X_2 \dots X_n) &= H(X_1) + H(X_2/X_1) + H(X_3/X_1X_2) + \dots + H(X_n/X_1X_2 \dots X_{n-1}) \\
I(X_2; X_1) &\geq 0 & \Rightarrow H(X_2) &\geq H(X_2/X_1) \\
I(X_3; X_1X_2) &\geq 0 & \Rightarrow H(X_3) &\geq H(X_3/X_1X_2) \\
&\dots
\end{aligned}$$

$$I(X_N; X_1 X_2 \dots X_{n-1}) \geq 0 \quad \Rightarrow H(X_N) \geq H(X_N / X_1 X_2 \dots X_{n-1})$$

$$\therefore H(X_1 X_2 \dots X_n) \leq H(X_1) + H(X_2) + H(X_3) + \dots + H(X_n)$$

2.9 设有一个信源，它产生 0, 1 序列的信息。它在任意时间而且不论以前发生过什么符号，均按  $P(0) = 0.4$ ,  $P(1) = 0.6$  的概率发出符号。

- (1) 试问这个信源是否是平稳的？
- (2) 试计算  $H(X^2)$ ,  $H(X_3/X_1 X_2)$  及  $H_\infty$ ；
- (3) 试计算  $H(X^4)$  并写出  $X^4$  信源中可能有的所有符号。

解：

(1)

这个信源是平稳无记忆信源。因为有这么词语：“它在任意时间而且不论以前发生过什么符号……”

(2)

$$H(X^2) = 2H(X) = -2 \times (0.4 \log 0.4 + 0.6 \log 0.6) = 1.942 \text{ bit/symbol}$$

$$H(X_3 / X_1 X_2) = H(X_3) = -\sum_i p(x_i) \log p(x_i) = -(0.4 \log 0.4 + 0.6 \log 0.6) = 0.971 \text{ bit/symbol}$$

$$H_\infty = \lim_{N \rightarrow \infty} H(X_N / X_1 X_2 \dots X_{N-1}) = H(X_N) = 0.971 \text{ bit/symbol}$$

(3)

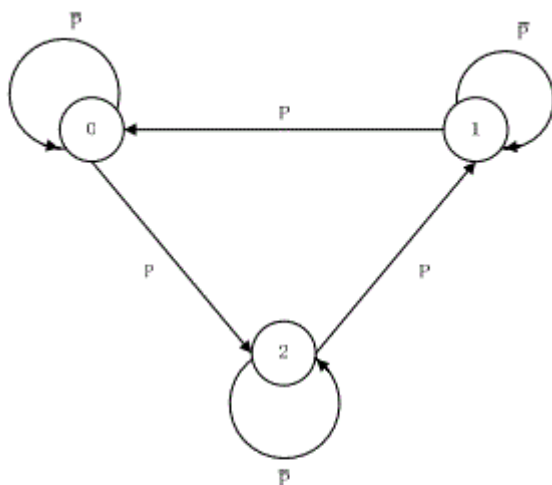
$$H(X^4) = 4H(X) = -4 \times (0.4 \log 0.4 + 0.6 \log 0.6) = 3.884 \text{ bit/symbol}$$

$X^4$  的所有符号：

0000 0001 0010 0011  
0100 0101 0110 0111  
1000 1001 1010 1011  
1100 1101 1110 1111

2.10 一阶马尔可夫信源的状态图如下图所示。信源  $X$  的符号集为 {0, 1, 2}。

- (1) 求平稳后信源的概率分布；
- (2) 求信源的熵  $H_\infty$ 。



解：

(1)

$$\begin{cases} p(e_1) = p(e_1)p(e_1/e_1) + p(e_2)p(e_1/e_2) \\ p(e_2) = p(e_2)p(e_2/e_2) + p(e_3)p(e_2/e_3) \\ p(e_3) = p(e_3)p(e_3/e_3) + p(e_1)p(e_3/e_1) \end{cases}$$

$$\begin{cases} p(e_1) = \bar{p} \cdot p(e_1) + p \cdot p(e_2) \\ p(e_2) = \bar{p} \cdot p(e_2) + p \cdot p(e_3) \\ p(e_3) = \bar{p} \cdot p(e_3) + p \cdot p(e_1) \end{cases}$$

$$\begin{cases} p(e_1) = p(e_2) = p(e_3) \\ p(e_1) + p(e_2) + p(e_3) = 1 \end{cases}$$

$$\begin{cases} p(e_1) = 1/3 \\ p(e_2) = 1/3 \\ p(e_3) = 1/3 \end{cases}$$

$$\begin{cases} p(x_1) = p(e_1)p(x_1/e_1) + p(e_2)p(x_1/e_2) = \bar{p} \cdot p(e_1) + p \cdot p(e_2) = (\bar{p} + p)/3 = 1/3 \\ p(x_2) = p(e_2)p(x_2/e_2) + p(e_3)p(x_2/e_3) = \bar{p} \cdot p(e_2) + p \cdot p(e_3) = (\bar{p} + p)/3 = 1/3 \\ p(x_3) = p(e_3)p(x_3/e_3) + p(e_1)p(x_3/e_1) = \bar{p} \cdot p(e_3) + p \cdot p(e_1) = (\bar{p} + p)/3 = 1/3 \end{cases}$$

$$\begin{bmatrix} X \\ P(X) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 1/3 & 1/3 & 1/3 \end{bmatrix}$$

(2)

$$\begin{aligned} H_\infty &= -\sum_i \sum_j p(e_i)p(e_j/e_i) \log p(e_j/e_i) \\ &= -\left[ \frac{1}{3} p(e_1/e_1) \log p(e_1/e_1) + \frac{1}{3} p(e_2/e_1) \log p(e_2/e_1) + \frac{1}{3} p(e_3/e_1) \log p(e_3/e_1) \right. \\ &\quad + \frac{1}{3} p(e_1/e_2) \log p(e_1/e_2) + \frac{1}{3} p(e_2/e_2) \log p(e_2/e_2) + \frac{1}{3} p(e_3/e_2) \log p(e_3/e_2) \\ &\quad \left. + \frac{1}{3} p(e_1/e_3) \log p(e_1/e_3) + \frac{1}{3} p(e_2/e_3) \log p(e_2/e_3) + \frac{1}{3} p(e_3/e_3) \log p(e_3/e_3) \right] \\ &= -\left[ \frac{1}{3} \cdot \bar{p} \cdot \log \bar{p} + \frac{1}{3} \cdot p \cdot \log p + \frac{1}{3} \cdot \bar{p} \cdot \log p + \frac{1}{3} \cdot p \cdot \log \bar{p} + \frac{1}{3} \cdot p \cdot \log p + \frac{1}{3} \cdot \bar{p} \cdot \log \bar{p} \right] \\ &= -(\bar{p} \cdot \log \bar{p} + p \cdot \log p) \text{ bit / symbol} \end{aligned}$$

2.11 黑白气象传真图的消息只有黑色和白色两种，即信源  $X = \{\text{黑}, \text{白}\}$ 。设黑色出现的概率为  $P(\text{黑}) = 0.3$ ，白色出现的概率为  $P(\text{白}) = 0.7$ 。

(1) 假设图上黑白消息出现前后没有关联，求熵  $H(X)$ ；

(2) 假设消息前后有关联，其依赖关系为  $P(\text{白}/\text{白}) = 0.9$ ， $P(\text{黑}/\text{白}) = 0.1$ ， $P(\text{白}/\text{黑}) = 0.2$ ， $P(\text{黑}/\text{黑}) = 0.8$ ，求此一阶马尔可夫信源的熵  $H_2(X)$ ；

(3) 分别求上述两种信源的剩余度，比较  $H(X)$  和  $H_2(X)$  的大小，并说明其物理含义。

解：

(1)

$$H(X) = -\sum_i p(x_i) \log p(x_i) = -(0.3 \log 0.3 + 0.7 \log 0.7) = 0.881 \text{ bit / symbol}$$

(2)



$$\begin{cases} p(e_1) = p(e_1)p(e_1/e_1) + p(e_2)p(e_1/e_2) \\ p(e_2) = p(e_2)p(e_2/e_2) + p(e_1)p(e_2/e_1) \end{cases}$$

$$\begin{cases} p(e_1) = 0.8p(e_1) + 0.1p(e_2) \\ p(e_2) = 0.9p(e_2) + 0.2p(e_1) \end{cases}$$

$$\begin{cases} p(e_2) = 2p(e_1) \\ p(e_1) + p(e_2) = 1 \end{cases}$$

$$\begin{cases} p(e_1) = 1/3 \\ p(e_2) = 2/3 \end{cases}$$

$$H_\infty = -\sum_i \sum_j p(e_i)p(e_j/e_i) \log p(e_j/e_i)$$

$$= -\left( \frac{1}{3} \times 0.8 \log 0.8 + \frac{1}{3} \times 0.2 \log 0.2 + \frac{2}{3} \times 0.1 \log 0.1 + \frac{2}{3} \times 0.9 \log 0.9 \right)$$

$$= 0.553 \text{ bit/symbol}$$



(3)

$$\eta_1 = \frac{H_0 - H_\infty}{H_0} = \frac{\log 2 - 0.881}{\log 2} = 11.9\%$$

$$\eta_1 = \frac{H_0 - H_\infty}{H_0} = \frac{\log 2 - 0.553}{\log 2} = 44.7\%$$

$H(X) > H_2(X)$

表示的物理含义是：无记忆信源的不确定度大与有记忆信源的不确定度，有记忆信源的结构化信息较多，能够进行较大程度的压缩。

2.12 同时掷出两个正常的骰子，也就是各面呈现的概率都为  $1/6$ ，求：

- (1) “3 和 5 同时出现” 这事件的自信息；
- (2) “两个 1 同时出现” 这事件的自信息；
- (3) 两个点数的各种组合（无序）对的熵和平均信息量；
- (4) 两个点数之和（即 2, 3, ..., 12 构成的子集）的熵；
- (5) 两个点数中至少有一个是 1 的自信息量。

解：

(1)

$$p(x_i) = \frac{1}{6} \times \frac{1}{6} + \frac{1}{6} \times \frac{1}{6} = \frac{1}{18}$$

$$I(x_i) = -\log p(x_i) = -\log \frac{1}{18} = 4.170 \text{ bit}$$

(2)

$$p(x_i) = \frac{1}{6} \times \frac{1}{6} = \frac{1}{36}$$

$$I(x_i) = -\log p(x_i) = -\log \frac{1}{36} = 5.170 \text{ bit}$$

(3)

两个点数的排列如下：

11    12    13    14    15    16

21	22	23	24	25	26
31	32	33	34	35	36
41	42	43	44	45	46
51	52	53	54	55	56
61	62	63	64	65	66

共有 21 种组合：

其中 11, 22, 33, 44, 55, 66 的概率是  $\frac{1}{6} \times \frac{1}{6} = \frac{1}{36}$

其他 15 个组合的概率是  $2 \times \frac{1}{6} \times \frac{1}{6} = \frac{1}{18}$

$$H(X) = -\sum_i p(x_i) \log p(x_i) = -\left(6 \times \frac{1}{36} \log \frac{1}{36} + 15 \times \frac{1}{18} \log \frac{1}{18}\right) = 4.337 \text{ bit/symbol}$$

(4)

参考上面的两个点数的排列，可以得出两个点数求和的概率分布如下：

$$\begin{bmatrix} X \\ P(X) \end{bmatrix} = \left\{ \begin{array}{cccccccccccc} 2 & 3 & 4 & 5 & 6 & 7 & 8 & 9 & 10 & 11 & 12 \\ \frac{1}{36} & \frac{1}{18} & \frac{1}{12} & \frac{1}{9} & \frac{5}{36} & \frac{1}{6} & \frac{5}{36} & \frac{1}{9} & \frac{1}{12} & \frac{1}{18} & \frac{1}{36} \end{array} \right\}$$

$$\begin{aligned} H(X) &= -\sum_i p(x_i) \log p(x_i) \\ &= -\left(2 \times \frac{1}{36} \log \frac{1}{36} + 2 \times \frac{1}{18} \log \frac{1}{18} + 2 \times \frac{1}{12} \log \frac{1}{12} + 2 \times \frac{1}{9} \log \frac{1}{9} + 2 \times \frac{5}{36} \log \frac{5}{36} + \frac{1}{6} \log \frac{1}{6}\right) \\ &= 3.274 \text{ bit/symbol} \end{aligned}$$

(5)

$$p(x_i) = \frac{1}{6} \times \frac{1}{6} \times 11 = \frac{11}{36}$$

$$I(x_i) = -\log p(x_i) = -\log \frac{11}{36} = 1.710 \text{ bit}$$

2.13 某一记忆信源的符号集为 {0, 1}，已知  $P(0) = 1/4$ ， $P(1) = 3/4$ 。

(1) 求符号的平均熵；

(2) 有 100 个符号构成的序列，求某一特定序列（例如有  $m$  个“0”和  $(100 - m)$  个“1”）的自信息量的表达式；

(3) 计算 (2) 中序列的熵。

解：

(1)

$$H(X) = -\sum_i p(x_i) \log p(x_i) = -\left(\frac{1}{4} \log \frac{1}{4} + \frac{3}{4} \log \frac{3}{4}\right) = 0.811 \text{ bit/symbol}$$

(2)

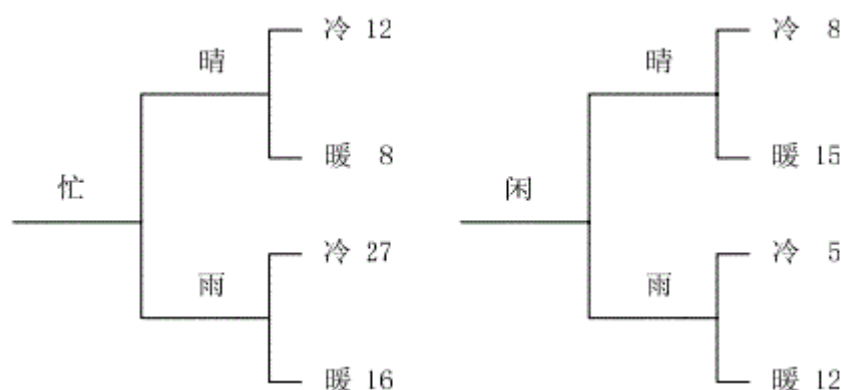
$$p(x_i) = \left(\frac{1}{4}\right)^m \times \left(\frac{3}{4}\right)^{100-m} = \frac{3^{100-m}}{4^{100}}$$

$$I(x_i) = -\log p(x_i) = -\log \frac{3^{100-m}}{4^{100}} = 41.5 + 1.585m \text{ bit}$$

(3)

$$H(X^{100}) = 100H(X) = 100 \times 0.811 = 81.1 \text{ bit/symbol}$$

2.14 对某城市进行交通忙闲的调查, 并把天气分成晴雨两种状态, 气温分成冷暖两个状态, 调查结果得联合出现的相对频度如下:



若把这些频度看作概率测度, 求:

(1) 忙闲的无条件熵;

(2) 天气状态和气温状态已知时忙闲的条件熵;

(3) 从天气状态和气温状态获得的关于忙闲的信息。

解:

(1)

根据忙闲的频率, 得到忙闲的概率分布如下:

$$\begin{bmatrix} X \\ P(X) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \text{忙} & x_2 \text{闲} \\ \frac{63}{103} & \frac{40}{103} \end{bmatrix}$$

$$H(X) = -\sum_i^2 p(x_i) \log p(x_i) = -\left( \frac{63}{103} \log \frac{63}{103} + \frac{40}{103} \log \frac{40}{103} \right) = 0.964 \text{ bit/symbol}$$

(2)

设忙闲为随机变量  $X$ , 天气状态为随机变量  $Y$ , 气温状态为随机变量  $Z$

$$\begin{aligned} H(XYZ) &= -\sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \log p(x_i y_j z_k) \\ &= -\left( \frac{12}{103} \log \frac{12}{103} + \frac{8}{103} \log \frac{8}{103} + \frac{27}{103} \log \frac{27}{103} + \frac{16}{103} \log \frac{16}{103} \right. \\ &\quad \left. + \frac{8}{103} \log \frac{8}{103} + \frac{15}{103} \log \frac{15}{103} + \frac{5}{103} \log \frac{5}{103} + \frac{12}{103} \log \frac{12}{103} \right) \\ &= 2.836 \text{ bit/symbol} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} H(YZ) &= -\sum_j \sum_k p(y_j z_k) \log p(y_j z_k) \\ &= -\left( \frac{20}{103} \log \frac{20}{103} + \frac{23}{103} \log \frac{23}{103} + \frac{32}{103} \log \frac{32}{103} + \frac{28}{103} \log \frac{28}{103} \right) \\ &= 1.977 \text{ bit/symbol} \end{aligned}$$

$$H(X/YZ) = H(XYZ) - H(YZ) = 2.836 - 1.977 = 0.859 \text{ bit/symbol}$$

(3)

$$I(X;YZ) = H(X) - H(X/YZ) = 0.964 - 0.859 = 0.105 \text{ bit/symbol}$$



2.15 有两个二元随机变量  $X$  和  $Y$ , 它们的联合概率为

$Y \backslash X$	$x_1=0$	$x_2=1$
$y_1=0$	$1/8$	$3/8$
$y_2=1$	$3/8$	$1/8$

并定义另一随机变量  $Z = XY$  (一般乘积), 试计算:

- (1)  $H(X)$ ,  $H(Y)$ ,  $H(Z)$ ,  $H(XZ)$ ,  $H(YZ)$  和  $H(XYZ)$ ;
- (2)  $H(X/Y)$ ,  $H(Y/X)$ ,  $H(X/Z)$ ,  $H(Z/X)$ ,  $H(Y/Z)$ ,  $H(Z/Y)$ ,  $H(X/YZ)$ ,  $H(Y/XZ)$  和  $H(Z/XY)$ ;
- (3)  $I(X;Y)$ ,  $I(X;Z)$ ,  $I(Y;Z)$ ,  $I(X;Y/Z)$ ,  $I(Y;Z/X)$  和  $I(X;Z/Y)$ 。

解:

(1)

$$p(x_1) = p(x_1y_1) + p(x_1y_2) = \frac{1}{8} + \frac{3}{8} = \frac{1}{2}$$

$$p(x_2) = p(x_2y_1) + p(x_2y_2) = \frac{3}{8} + \frac{1}{8} = \frac{1}{2}$$

$$H(X) = -\sum_i p(x_i) \log p(x_i) = 1 \text{ bit/symbol}$$

$$p(y_1) = p(x_1y_1) + p(x_2y_1) = \frac{1}{8} + \frac{3}{8} = \frac{1}{2}$$

$$p(y_2) = p(x_1y_2) + p(x_2y_2) = \frac{3}{8} + \frac{1}{8} = \frac{1}{2}$$

$$H(Y) = -\sum_j p(y_j) \log p(y_j) = 1 \text{ bit/symbol}$$

$Z = XY$  的概率分布如下:

$$\begin{bmatrix} Z \\ P(Z) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} z_1=0 & z_2=1 \\ \frac{7}{8} & \frac{1}{8} \end{bmatrix}$$

$$H(Z) = -\sum_k p(z_k) \log p(z_k) = -\left(\frac{7}{8} \log \frac{7}{8} + \frac{1}{8} \log \frac{1}{8}\right) = 0.544 \text{ bit/symbol}$$

$$p(x_1) = p(x_1z_1) + p(x_1z_2)$$

$$p(x_1z_2) = 0$$

$$p(x_1z_1) = p(x_1) = 0.5$$

$$p(z_1) = p(x_1z_1) + p(x_2z_1)$$

$$p(x_2z_1) = p(z_1) - p(x_1z_1) = \frac{7}{8} - 0.5 = \frac{3}{8}$$

$$p(z_2) = p(x_1z_2) + p(x_2z_2)$$

$$p(x_2z_2) = p(z_2) = \frac{1}{8}$$

$$H(XZ) = -\sum_i \sum_k p(x_i z_k) \log p(x_i z_k) = -\left(\frac{1}{2} \log \frac{1}{2} + \frac{3}{8} \log \frac{3}{8} + \frac{1}{8} \log \frac{1}{8}\right) = 1.406 \text{ bit/symbol}$$

$$p(y_1) = p(y_1 z_1) + p(y_1 z_2)$$

$$p(y_1 z_2) = 0$$

$$p(y_1 z_1) = p(y_1) = 0.5$$

$$p(z_1) = p(y_1 z_1) + p(y_2 z_1)$$

$$p(y_2 z_1) = p(z_1) - p(y_1 z_1) = \frac{7}{8} - 0.5 = \frac{3}{8}$$

$$p(z_2) = p(y_1 z_2) + p(y_2 z_2)$$

$$p(y_2 z_2) = p(z_2) = \frac{1}{8}$$

$$H(YZ) = -\sum_j \sum_k p(y_j z_k) \log p(y_j z_k) = -\left(\frac{1}{2} \log \frac{1}{2} + \frac{3}{8} \log \frac{3}{8} + \frac{1}{8} \log \frac{1}{8}\right) = 1.406 \text{ bit/symbol}$$

$$p(x_1 y_1 z_2) = 0$$

$$p(x_1 y_2 z_2) = 0$$

$$p(x_2 y_1 z_2) = 0$$

$$p(x_1 y_1 z_1) + p(x_1 y_1 z_2) = p(x_1 y_1)$$

$$p(x_1 y_1 z_1) = p(x_1 y_1) = 1/8$$

$$p(x_1 y_2 z_1) + p(x_1 y_1 z_1) = p(x_1 z_1)$$

$$p(x_1 y_2 z_1) = p(x_1 z_1) - p(x_1 y_1 z_1) = \frac{1}{2} - \frac{1}{8} = \frac{3}{8}$$

$$p(x_2 y_1 z_1) + p(x_2 y_1 z_2) = p(x_2 y_1)$$

$$p(x_2 y_1 z_1) = p(x_2 y_1) = \frac{3}{8}$$

$$p(x_2 y_2 z_1) = 0$$

$$p(x_2 y_2 z_1) + p(x_2 y_2 z_2) = p(x_2 y_2)$$

$$p(x_2 y_2 z_2) = p(x_2 y_2) = \frac{1}{8}$$

$$\begin{aligned} H(XYZ) &= -\sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \log_2 p(x_i y_j z_k) \\ &= -\left(\frac{1}{8} \log \frac{1}{8} + \frac{3}{8} \log \frac{3}{8} + \frac{3}{8} \log \frac{3}{8} + \frac{1}{8} \log \frac{1}{8}\right) = 1.811 \text{ bit/symbol} \end{aligned}$$

(2)

$$H(XY) = -\sum_i \sum_j p(x_i y_j) \log_2 p(x_i y_j) = -\left(\frac{1}{8} \log \frac{1}{8} + \frac{3}{8} \log \frac{3}{8} + \frac{3}{8} \log \frac{3}{8} + \frac{1}{8} \log \frac{1}{8}\right) = 1.811 \text{ bit/symbol}$$

$$H(X/Y) = H(XY) - H(Y) = 1.811 - 1 = 0.811 \text{ bit/symbol}$$

$$H(Y/X) = H(XY) - H(X) = 1.811 - 1 = 0.811 \text{ bit/symbol}$$

$$H(X/Z) = H(XZ) - H(Z) = 1.406 - 0.544 = 0.862 \text{ bit/symbol}$$

$$H(Z/X) = H(XZ) - H(X) = 1.406 - 1 = 0.406 \text{ bit/symbol}$$

$$H(Y/Z) = H(YZ) - H(Z) = 1.406 - 0.544 = 0.862 \text{ bit/symbol}$$

$$H(Z/Y) = H(YZ) - H(Y) = 1.406 - 1 = 0.406 \text{ bit/symbol}$$

$$H(X/YZ) = H(XYZ) - H(YZ) = 1.811 - 1.406 = 0.405 \text{ bit/symbol}$$

$$H(Y/XZ) = H(XYZ) - H(XZ) = 1.811 - 1.406 = 0.405 \text{ bit/symbol}$$

$$H(Z/XY) = H(XYZ) - H(XY) = 1.811 - 1.811 = 0 \text{ bit/symbol}$$

(3)

$$I(X;Y) = H(X) - H(X/Y) = 1 - 0.811 = 0.189 \text{ bit/symbol}$$

$$I(X;Z) = H(X) - H(X/Z) = 1 - 0.862 = 0.138 \text{ bit/symbol}$$

$$I(Y;Z) = H(Y) - H(Y/Z) = 1 - 0.862 = 0.138 \text{ bit/symbol}$$

$$I(X;Y/Z) = H(X/Z) - H(X/YZ) = 0.862 - 0.405 = 0.457 \text{ bit/symbol}$$

$$I(Y;Z/X) = H(Y/X) - H(Y/XZ) = 0.862 - 0.405 = 0.457 \text{ bit/symbol}$$

$$I(X;Z/Y) = H(X/Y) - H(X/YZ) = 0.811 - 0.405 = 0.406 \text{ bit/symbol}$$

2.16 有两个随机变量  $X$  和  $Y$ , 其和为  $Z = X + Y$  (一般加法), 若  $X$  和  $Y$  相互独立, 求证:  $H(X) \leq H(Z)$ ,  $H(Y) \leq H(Z)$ 。

证明:

$$\because Z = X + Y$$

$$\therefore p(z_k/x_i) = p(z_k - x_i) = \begin{cases} p(y_j) & (z_k - x_i) \in Y \\ 0 & (z_k - x_i) \notin Y \end{cases}$$

$$\begin{aligned} H(Z/X) &= -\sum_i \sum_k p(x_i z_k) \log p(z_k/x_i) = -\sum_i p(x_i) \left[ \sum_k p(z_k/x_i) \log p(z_k/x_i) \right] \\ &= -\sum_i p(x_i) \left[ \sum_j p(y_j) \log_2 p(y_j) \right] = H(Y) \end{aligned}$$

$$\because H(Z) \geq H(Z/X)$$

$$\therefore H(Z) \geq H(Y)$$

同理可得  $H(Z) \geq H(X)$ 。

2.17 给定声音样值  $X$  的概率密度为拉普拉斯分布  $p(x) = \frac{1}{2} \lambda e^{-\lambda|x|}$ ,  $-\infty < x < +\infty$ , 求  $H_c(X)$ , 并证明它小于同样方差的正态变量的连续熵。

解:

$$\begin{aligned}
H_c(X) &= -\int_{-\infty}^{+\infty} p(x) \log p(x) dx = -\int_{-\infty}^{+\infty} p(x) \log \frac{1}{2} \lambda e^{-\lambda|x|} dx \\
&= -\log \frac{\lambda}{2} \int_{-\infty}^{+\infty} p(x) dx - \int_{-\infty}^{+\infty} p(x) \log e^{-\lambda|x|} dx \\
&= \log \frac{2}{\lambda} - \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{2} \lambda e^{-\lambda|x|} \log e^{-\lambda|x|} dx \\
&= \log \frac{2}{\lambda} - \int_0^{+\infty} \lambda e^{-\lambda x} \log e^{-\lambda x} dx
\end{aligned}$$

其中:

$$\begin{aligned}
&\int_0^{+\infty} \lambda e^{-\lambda x} \log e^{-\lambda x} dx \\
&= \int_0^{+\infty} \log e^{-\lambda x} d(e^{-\lambda x}) \\
&= e^{-\lambda x} \log_2 e^{-\lambda x} \Big|_0^{+\infty} - \int_0^{+\infty} e^{-\lambda x} d(\log e^{-\lambda x}) = -\left(e^{-\lambda x} \Big|_0^{+\infty}\right) \log_2 e = \log_2 e \\
\therefore H_c(X) &= \log \frac{2}{\lambda} + \log_2 e = \log \frac{2e}{\lambda} \text{ bit/symbol}
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
m = E(X) &= \int_{-\infty}^{+\infty} p(x) \cdot x dx = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{2} \lambda e^{-\lambda|x|} x dx = \int_{-\infty}^0 \frac{1}{2} \lambda e^{\lambda x} x dx + \int_0^{+\infty} \frac{1}{2} \lambda e^{-\lambda x} x dx \\
\because \int_{-\infty}^0 \frac{1}{2} \lambda e^{\lambda x} x dx &= \int_{+\infty}^0 \frac{1}{2} \lambda e^{\lambda(-y)} (-y) d(-y) = \int_{+\infty}^0 \frac{1}{2} \lambda e^{-\lambda y} y dy = -\int_0^{+\infty} \frac{1}{2} \lambda e^{-\lambda y} y dy \\
\therefore m &= -\int_0^{+\infty} \frac{1}{2} \lambda e^{-\lambda x} x dx + \int_0^{+\infty} \frac{1}{2} \lambda e^{-\lambda x} x dx = 0
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
\sigma^2 = E[(X-m)^2] &= E(X^2) = \int_{-\infty}^{+\infty} p(x) \cdot x^2 dx = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{2} \lambda e^{-\lambda|x|} x^2 dx = \int_0^{+\infty} \lambda e^{-\lambda x} x^2 dx \\
&= -\int_0^{+\infty} x^2 d e^{-\lambda x} = -\left(e^{-\lambda x} x^2 \Big|_0^{+\infty} - \int_0^{+\infty} e^{-\lambda x} dx^2\right) = \int_0^{+\infty} e^{-\lambda x} dx^2 = 2 \int_0^{+\infty} e^{-\lambda x} x dx \\
&= -\frac{2}{\lambda} \int_0^{+\infty} x d e^{-\lambda x} = -\frac{2}{\lambda} \left(e^{-\lambda x} x \Big|_0^{+\infty} - \int_0^{+\infty} e^{-\lambda x} dx\right) = \frac{2}{\lambda^2} \\
\therefore H_c(X_{\text{正态}}) &= \frac{1}{2} \log 2\pi e \sigma^2 = \log \frac{2}{\lambda} \sqrt{\pi e} > H_c(X) = \log \frac{2e}{\lambda}
\end{aligned}$$

2.18 连续随机变量  $X$  和  $Y$  的联合概率密度为:  $p(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{\pi r^2} & x^2 + y^2 \leq r^2 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$ , 求  $H(X)$ ,  $H(Y)$ ,

$H(XYZ)$  和  $I(X; Y)$ 。

(提示:  $\int_0^{\frac{\pi}{2}} \log_2 \sin x dx = -\frac{\pi}{2} \log_2 2$ )

解:

$$p(x) = \int_{-\sqrt{r^2-x^2}}^{\sqrt{r^2-x^2}} p(xy) dy = \int_{-\sqrt{r^2-x^2}}^{\sqrt{r^2-x^2}} \frac{1}{\pi r^2} dy = \frac{2\sqrt{r^2-x^2}}{\pi r^2} \quad (-r \leq x \leq r)$$

$$\begin{aligned} H_c(X) &= -\int_{-r}^r p(x) \log p(x) dx \\ &= -\int_{-r}^r p(x) \log \frac{2\sqrt{r^2-x^2}}{\pi r^2} dx \\ &= -\int_{-r}^r p(x) \log \frac{2}{\pi r^2} dx - \int_{-r}^r p(x) \log \sqrt{r^2-x^2} dx \\ &= \log \frac{\pi r^2}{2} - \int_{-r}^r p(x) \log \sqrt{r^2-x^2} dx \\ &= \log \frac{\pi r^2}{2} - \log r + 1 - \frac{1}{2} \log_2 e \\ &= \log_2 \pi r - \frac{1}{2} \log_2 e \quad \text{bit/symbol} \end{aligned}$$

其中：

$$\begin{aligned} &\int_{-r}^r p(x) \log \sqrt{r^2-x^2} dx \\ &= \int_{-r}^r \frac{2\sqrt{r^2-x^2}}{\pi r^2} \log \sqrt{r^2-x^2} dx \\ &= \frac{4}{\pi r^2} \int_0^r \sqrt{r^2-x^2} \log \sqrt{r^2-x^2} dx \\ &\stackrel{\text{令 } x=r \cos \theta}{=} \frac{4}{\pi r^2} \int_{\frac{\pi}{2}}^0 r \sin \theta \log r \sin \theta d(r \cos \theta) \\ &= -\frac{4}{\pi r^2} \int_{\frac{\pi}{2}}^0 r^2 \sin^2 \theta \log r \sin \theta d\theta \\ &= \frac{4}{\pi} \int_0^{\frac{\pi}{2}} \sin^2 \theta \log r \sin \theta d\theta \\ &= \frac{4}{\pi} \int_0^{\frac{\pi}{2}} \sin^2 \theta \log r d\theta + \frac{4}{\pi} \int_0^{\frac{\pi}{2}} \sin^2 \theta \log \sin \theta d\theta \\ &= \frac{4}{\pi} \log r \int_0^{\frac{\pi}{2}} \frac{1-\cos 2\theta}{2} d\theta + \frac{4}{\pi} \int_0^{\frac{\pi}{2}} \frac{1-\cos 2\theta}{2} \log \sin \theta d\theta \end{aligned}$$



$$\begin{aligned}
&= \frac{2}{\pi} \log r \int_0^{\frac{\pi}{2}} d\theta - \frac{2}{\pi} \log r \int_0^{\frac{\pi}{2}} \cos 2\theta d\theta + \frac{2}{\pi} \int_0^{\frac{\pi}{2}} \log \sin \theta d\theta - \frac{2}{\pi} \int_0^{\frac{\pi}{2}} \cos 2\theta \log \sin \theta d\theta \\
&= \log r - \frac{1}{\pi} \log r \int_0^{\frac{\pi}{2}} d \sin 2\theta + \frac{2}{\pi} \left( -\frac{\pi}{2} \log_2 2 \right) - \frac{2}{\pi} \int_0^{\frac{\pi}{2}} \cos 2\theta \log \sin \theta d\theta \\
&= \log r - 1 - \frac{2}{\pi} \int_0^{\frac{\pi}{2}} \cos 2\theta \log \sin \theta d\theta \\
&= \log r - 1 + \frac{1}{2} \log_2 e
\end{aligned}$$

其中:

$$\begin{aligned}
&\frac{2}{\pi} \int_0^{\frac{\pi}{2}} \cos 2\theta \log \sin \theta d\theta \\
&= \frac{1}{\pi} \int_0^{\frac{\pi}{2}} \log \sin \theta d \sin 2\theta \\
&= \frac{1}{\pi} \left( \sin 2\theta \log \sin \theta \Big|_0^{\frac{\pi}{2}} - \int_0^{\frac{\pi}{2}} \sin 2\theta d \log \sin \theta \right) \\
&= -\frac{1}{\pi} \int_0^{\frac{\pi}{2}} 2 \sin \theta \cos \theta \frac{\cos \theta \log_2 e}{\sin \theta} d\theta \\
&= -\frac{2}{\pi} \log_2 e \int_0^{\frac{\pi}{2}} \cos^2 \theta d\theta \\
&= -\frac{2}{\pi} \log_2 e \int_0^{\frac{\pi}{2}} \frac{1 + \cos 2\theta}{2} d\theta \\
&= -\frac{1}{\pi} \log_2 e \int_0^{\frac{\pi}{2}} d\theta - \frac{1}{\pi} \log_2 e \int_0^{\frac{\pi}{2}} \cos 2\theta d\theta \\
&= -\frac{1}{2} \log_2 e - \frac{1}{2\pi} \log_2 e \sin 2\theta \Big|_0^{\frac{\pi}{2}} \\
&= -\frac{1}{2} \log_2 e
\end{aligned}$$

$$p(y) = \int_{-\sqrt{r^2-y^2}}^{\sqrt{r^2-y^2}} p(xy) dx = \int_{-\sqrt{r^2-y^2}}^{\sqrt{r^2-y^2}} \frac{1}{\pi r^2} dx = \frac{2\sqrt{r^2-y^2}}{\pi r^2} \quad (-r \leq y \leq r)$$

$$p(y) = p(x)$$

$$H_c(Y) = H_c(X) = \log_2 \pi r - \frac{1}{2} \log_2 e \quad \text{bit/symbol}$$

$$\begin{aligned}
H_c(XY) &= -\iint_R p(xy) \log p(xy) dx dy \\
&= -\iint_R p(xy) \log \frac{1}{\pi r^2} dx dy \\
&= \log \pi r^2 \iint_R p(xy) dx dy \\
&= \log_2 \pi r^2 \quad \text{bit/symbol}
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
I_c(X;Y) &= H_c(X) + H_c(Y) - H_c(XY) \\
&= 2 \log_2 \pi r - \log_2 e - \log \pi r^2 \\
&= \log_2 \pi - \log_2 e \quad \text{bit/symbol}
\end{aligned}$$

2.19 每帧电视图像可以认为是由  $3 \times 10^5$  个像素组成的, 所有像素均是独立变化, 且每像素又取 128 个不同的亮度电平, 并设亮度电平是等概出现, 问每帧图像含有多少信息量? 若有一个广播员, 在约 10000 个汉字中选出 1000 个汉字来口述此电视图像, 试问广播员描述此图像所广播的信息量是多少 (假设汉字字汇是等概率分布, 并彼此无依赖)? 若要恰当的描述此图像, 广播员在口述中至少需要多少汉字?

解:

1)

$$H(X) = \log n = \log 128 = 7 \text{ bit/symbol}$$

$$H(X^N) = NH(X) = 3 \times 10^5 \times 7 = 2.1 \times 10^6 \text{ bit/symbol}$$

2)

$$H(X) = \log n = \log 10000 = 13.288 \text{ bit/symbol}$$

$$H(X^N) = NH(X) = 1000 \times 13.288 = 13288 \text{ bit/symbol}$$

3)

$$N = \frac{H(X^N)}{H(X)} = \frac{2.1 \times 10^6}{13.288} = 158037$$

2.20 设  $X = X_1 X_2 \dots X_N$  是平稳离散有记忆信源, 试证明:

$$H(X_1 X_2 \dots X_N) = H(X_1) + H(X_2 / X_1) + H(X_3 / X_1 X_2) + \dots + H(X_N / X_1 X_2 \dots X_{N-1})。$$

证明:

$$\begin{aligned} & H(X_1 X_2 \dots X_N) \\ &= - \sum_{i_1} \sum_{i_2} \dots \sum_{i_N} p(x_{i_1} x_{i_2} \dots x_{i_N}) \log p(x_{i_1} x_{i_2} \dots x_{i_N}) \\ &= - \sum_{i_1} \sum_{i_2} \dots \sum_{i_N} p(x_{i_1} x_{i_2} \dots x_{i_N}) \log p(x_{i_1}) p(x_{i_2} / x_{i_1}) \dots p(x_{i_N} / x_{i_1} \dots x_{i_{N-1}}) \\ &= - \sum_{i_1} \left[ \sum_{i_2} \dots \sum_{i_N} p(x_{i_1} x_{i_2} \dots x_{i_N}) \right] \log p(x_{i_1}) - \sum_{i_1} \sum_{i_2} \left[ \dots \sum_{i_N} p(x_{i_1} x_{i_2} \dots x_{i_N}) \right] \log p(x_{i_2} / x_{i_1}) \\ &\quad \dots - \sum_{i_1} \sum_{i_2} \dots \sum_{i_N} p(x_{i_1} x_{i_2} \dots x_{i_N}) \log p(x_{i_N} / x_{i_1} \dots x_{i_{N-1}}) \\ &= - \sum_{i_1} p(x_{i_1}) \log p(x_{i_1}) - \sum_{i_1} \sum_{i_2} p(x_{i_1} x_{i_2}) \log p(x_{i_2} / x_{i_1}) \\ &\quad \dots - \sum_{i_1} \sum_{i_2} \dots \sum_{i_N} p(x_{i_1} x_{i_2} \dots x_{i_N}) \log p(x_{i_N} / x_{i_1} \dots x_{i_{N-1}}) \\ &= H(X_1) + H(X_2 / X_1) + H(X_3 / X_1 X_2) + \dots + H(X_N / X_1 X_2 \dots X_{N-1}) \end{aligned}$$

2.21 设  $X = X_1 X_2 \dots X_N$  是  $N$  维高斯分布的连续信源, 且  $X_1, X_2, \dots, X_N$  的方差分别是

$\sigma_1^2, \sigma_2^2, \dots, \sigma_N^2$ , 它们之间的相关系数  $\rho(X_i X_j) = 0 (i, j = 1, 2, \dots, N, i \neq j)$ 。试证明:  $N$  维高斯分布的连续信源熵

$$H_c(X) = H_c(X_1 X_2 \dots X_N) = \frac{1}{2} \sum_i^N \log 2\pi e \sigma_i^2$$

证明:

相关系数  $\rho(x_i x_j) = 0$  ( $i, j = 1, 2, \dots, N, i \neq j$ ), 说明  $X_1 X_2 \dots X_N$  是相互独立的。

$$\therefore H_c(X) = H_c(X_1 X_2 \dots X_N) = H_c(X_1) + H_c(X_2) + \dots + H_c(X_N)$$

$$\because H_c(X_i) = \frac{1}{2} \log 2\pi e \sigma_i^2$$

$$\begin{aligned} \therefore H_c(X) &= H_c(X_1) + H_c(X_2) + \dots + H_c(X_N) \\ &= \frac{1}{2} \log 2\pi e \sigma_1^2 + \frac{1}{2} \log 2\pi e \sigma_2^2 + \dots + \frac{1}{2} \log 2\pi e \sigma_N^2 \\ &= \frac{1}{2} \sum_{i=1}^N \log 2\pi e \sigma_i^2 \end{aligned}$$

2.22 设有一连续随机变量, 其概率密度函数  $p(x) = \begin{cases} bx^2 & 0 \leq x \leq a \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$

(1) 试求信源  $X$  的熵  $H_c(X)$ ;

(2) 试求  $Y = X + A$  ( $A > 0$ ) 的熵  $H_c(Y)$ ;

(3) 试求  $Y = 2X$  的熵  $H_c(Y)$ 。

解:

1)

$$\begin{aligned} H_c(X) &= -\int_R f(x) \log f(x) dx = -\int_R f(x) \log bx^2 dx \\ &= -\log b \cdot \int_R f(x) dx - \int_R f(x) \log x^2 dx \\ &= -\log b - 2b \int_R x^2 \log x dx \\ &= -\log b - \frac{2ba^3}{9} \log \frac{a^3}{e} \end{aligned}$$

$$\because F_X(x) = \frac{bx^3}{3}, F_X(a) = \frac{ba^3}{3} = 1$$

$$\therefore H_c(X) = -\log b - \frac{2}{3} \cdot \log \frac{a^3}{e} \quad \text{bit/symbol}$$

2)

$$\because 0 \leq x \leq a \Rightarrow 0 \leq y - A \leq a$$

$$\therefore A \leq y \leq a + A$$

$$\begin{aligned} F_Y(y) &= P(Y \leq y) = P(X + A \leq y) = P(X \leq y - A) \\ &= \int_A^{y-A} bx^2 dx = \frac{b}{3} (y - A)^3 \end{aligned}$$

$$f(y) = F'(y) = b(y - A)^2$$

$$\begin{aligned} H_c(Y) &= -\int_R f(y) \log f(y) dy = -\int_R f(y) \log b(y - A)^2 dy \\ &= -\log b \cdot \int_R f(y) dy - \int_R f(y) \log (y - A)^2 dy \\ &= -\log b - 2b \int_R (y - A)^2 \log (y - A) d(y - A) \end{aligned}$$

$$= -\log b - \frac{2ba^3}{9} \log \frac{a^3}{e} \text{ bit / symbol}$$

$$\because F_Y(y) = \frac{b}{3}(y-A)^3, F_Y(a+A) = \frac{ba^3}{3} = 1$$

$$\therefore H_c(Y) = -\log b - \frac{2}{3} \cdot \log \frac{a^3}{e} \text{ bit / symbol}$$

3)

$$\because 0 \leq x \leq a \Rightarrow 0 \leq \frac{y}{2} \leq a$$

$$\therefore 0 \leq y \leq 2a$$

$$F_Y(y) = P(Y \leq y) = P(2X \leq y) = P(X \leq \frac{y}{2})$$

$$= \int_0^{\frac{y}{2}} bx^2 dx = \frac{b}{24} y^3$$

$$f(y) = F'(y) = \frac{b}{8} y^2$$

$$H_c(Y) = -\int_R f(y) \log f(y) dy = -\int_R f(y) \log \frac{b}{8} y^2 dy$$

$$= -\log \frac{b}{8} \cdot \int_R f(y) dy - \int_R f(y) \log y^2 dy$$

$$= -\log \frac{b}{8} - \frac{b}{4} \int_R y^2 \log y dy$$

$$= -\log \frac{b}{8} - \frac{2ba^3}{9} \log \frac{8a^3}{e}$$

$$= -\log b - \frac{2ba^3}{9} \log \frac{a^3}{e} + \frac{9-2ba^3}{3}$$

$$\because F_Y(y) = \frac{b}{24} y^3, F_Y(2a) = \frac{ba^3}{3} = 1$$

$$\therefore H_c(Y) = -\log b - \frac{2}{3} \cdot \log \frac{a^3}{e} + 1 \text{ bit / symbol}$$

3.1 设信源  $\begin{bmatrix} X \\ P(X) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 \\ 0.6 & 0.4 \end{bmatrix}$  通过一干扰信道, 接收符号为  $Y = \{y_1, y_2\}$ , 信道转移矩

阵为  $\begin{bmatrix} \frac{5}{6} & \frac{1}{6} \\ \frac{1}{4} & \frac{3}{4} \end{bmatrix}$ , 求:

- (1) 信源  $X$  中事件  $x_1$  和事件  $x_2$  分别包含的自信息量;
- (2) 收到消息  $y_j$  ( $j=1, 2$ ) 后, 获得的关于  $x_i$  ( $i=1, 2$ ) 的信息量;
- (3) 信源  $X$  和信宿  $Y$  的信息熵;
- (4) 信道疑义度  $H(X/Y)$  和噪声熵  $H(Y/X)$ ;
- (5) 接收到信息  $Y$  后获得的平均互信息量。

解:

1)

$$I(x_1) = -\log_2 p(x_1) = -\log_2 0.6 = 0.737 \text{ bit}$$

$$I(x_2) = -\log_2 p(x_2) = -\log_2 0.4 = 1.322 \text{ bit}$$

2)

$$p(y_1) = p(x_1)p(y_1/x_1) + p(x_2)p(y_1/x_2) = 0.6 \times \frac{5}{6} + 0.4 \times \frac{1}{4} = 0.6$$

$$p(y_2) = p(x_1)p(y_2/x_1) + p(x_2)p(y_2/x_2) = 0.6 \times \frac{1}{6} + 0.4 \times \frac{3}{4} = 0.4$$

$$I(x_1; y_1) = \log_2 \frac{p(y_1/x_1)}{p(y_1)} = \log_2 \frac{5/6}{0.6} = 0.474 \text{ bit}$$

$$I(x_1; y_2) = \log_2 \frac{p(y_2/x_1)}{p(y_2)} = \log_2 \frac{1/6}{0.4} = -1.263 \text{ bit}$$

$$I(x_2; y_1) = \log_2 \frac{p(y_1/x_2)}{p(y_1)} = \log_2 \frac{1/4}{0.6} = -1.263 \text{ bit}$$

$$I(x_2; y_2) = \log_2 \frac{p(y_2/x_2)}{p(y_2)} = \log_2 \frac{3/4}{0.4} = 0.907 \text{ bit}$$

3)

$$H(X) = -\sum_i p(x_i) \log p(x_i) = -(0.6 \log 0.6 + 0.4 \log 0.4) \log_2 10 = 0.971 \text{ bit / symbol}$$

$$H(Y) = -\sum_j p(y_j) \log p(y_j) = -(0.6 \log 0.6 + 0.4 \log 0.4) \log_2 10 = 0.971 \text{ bit / symbol}$$

4)

$$\begin{aligned} H(Y/X) &= -\sum_i \sum_j p(x_i)p(y_j/x_i) \log p(y_j/x_i) \\ &= -(0.6 \times \frac{5}{6} \log \frac{5}{6} + 0.6 \times \frac{1}{6} \log \frac{1}{6} + 0.4 \times \frac{1}{4} \log \frac{1}{4} + 0.4 \times \frac{3}{4} \log \frac{3}{4}) \times \log_2 10 \\ &= 0.715 \text{ bit / symbol} \end{aligned}$$

$$\therefore H(X) + H(Y/X) = H(Y) + H(X/Y)$$

$$\therefore H(X/Y) = H(X) + H(Y/X) - H(Y)$$

$$= 0.971 + 0.715 - 0.971 = 0.715 \text{ bit / symbol}$$



5)

$$I(X;Y) = H(X) - H(X/Y) = 0.971 - 0.715 = 0.256 \text{ bit/symbol}$$

3.2 设二元对称信道的传递矩阵为  $\begin{bmatrix} \frac{2}{3} & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} & \frac{2}{3} \end{bmatrix}$

(1) 若  $P(0) = 3/4$ ,  $P(1) = 1/4$ , 求  $H(X)$ ,  $H(X/Y)$ ,  $H(Y/X)$  和  $I(X;Y)$ ;

(2) 求该信道的信道容量及其达到信道容量时的输入概率分布;

解:

1)

$$H(X) = -\sum_i p(x_i) \log_2 p(x_i) = -(\frac{3}{4} \times \log_2 \frac{3}{4} + \frac{1}{4} \times \log_2 \frac{1}{4}) = 0.811 \text{ bit/symbol}$$

$$\begin{aligned} H(Y/X) &= -\sum_i \sum_j p(x_i) p(y_j/x_i) \log_2 p(y_j/x_i) \\ &= -(\frac{3}{4} \times \frac{2}{3} \lg \frac{2}{3} + \frac{3}{4} \times \frac{1}{3} \lg \frac{1}{3} + \frac{1}{4} \times \frac{1}{3} \lg \frac{1}{3} + \frac{1}{4} \times \frac{2}{3} \lg \frac{2}{3}) \times \log_2 10 \\ &= 0.918 \text{ bit/symbol} \end{aligned}$$

$$p(y_1) = p(x_1 y_1) + p(x_2 y_1) = p(x_1) p(y_1/x_1) + p(x_2) p(y_1/x_2) = \frac{3}{4} \times \frac{2}{3} + \frac{1}{4} \times \frac{1}{3} = 0.5833$$

$$p(y_2) = p(x_1 y_2) + p(x_2 y_2) = p(x_1) p(y_2/x_1) + p(x_2) p(y_2/x_2) = \frac{3}{4} \times \frac{1}{3} + \frac{1}{4} \times \frac{2}{3} = 0.4167$$

$$H(Y) = -\sum_j p(y_j) \log_2 p(y_j) = -(0.5833 \times \log_2 0.5833 + 0.4167 \times \log_2 0.4167) = 0.980 \text{ bit/symbol}$$

$$I(X;Y) = H(X) - H(X/Y) = H(Y) - H(Y/X)$$

$$H(X/Y) = H(X) - H(Y) + H(Y/X) = 0.811 - 0.980 + 0.918 = 0.749 \text{ bit/symbol}$$

$$I(X;Y) = H(X) - H(X/Y) = 0.811 - 0.749 = 0.062 \text{ bit/symbol}$$

2)

$$C = \max I(X;Y) = \log_2 m - H_{mi} = \log_2 2 + (\frac{1}{3} \lg \frac{1}{3} + \frac{2}{3} \lg \frac{2}{3}) \times \log_2 10 = 0.082 \text{ bit/symbol}$$

$$p(x_i) = \frac{1}{2}$$

3.3 设有一批电阻, 按阻值分 70% 是  $2\text{K}\Omega$ , 30% 是  $5\text{K}\Omega$ ; 按瓦分 64% 是  $0.125\text{W}$ , 其余是  $0.25\text{W}$ 。现已知  $2\text{K}\Omega$  阻值的电阻中 80% 是  $0.125\text{W}$ , 问通过测量阻值可以得到的关于瓦数的平均信息量是多少?

解:

对本题建立数学模型如下:

$$\begin{bmatrix} X \text{阻值} \\ P(X) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 = 2\text{K}\Omega & x_2 = 5\text{K}\Omega \\ 0.7 & 0.3 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} Y \text{瓦数} \\ P(Y) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 = 1/8 & y_2 = 1/4 \\ 0.64 & 0.36 \end{bmatrix}$$

$$p(y_1/x_1) = 0.8, p(y_2/x_1) = 0.2$$

求:  $I(X;Y)$

以下是求解过程:

$$\begin{aligned}
p(x_1 y_1) &= p(x_1) p(y_1 / x_1) = 0.7 \times 0.8 = 0.56 \\
p(x_1 y_2) &= p(x_1) p(y_2 / x_1) = 0.7 \times 0.2 = 0.14 \\
\therefore p(y_1) &= p(x_1 y_1) + p(x_2 y_1) \\
\therefore p(x_2 y_1) &= p(y_1) - p(x_1 y_1) = 0.64 - 0.56 = 0.08 \\
\therefore p(y_2) &= p(x_1 y_2) + p(x_2 y_2) \\
\therefore p(x_2 y_2) &= p(y_2) - p(x_1 y_2) = 0.36 - 0.14 = 0.22 \\
H(X) &= -\sum_i p(x_i) \log p(x_i) = -(0.7 \times \log_2 0.7 + 0.3 \times \log_2 0.3) = 0.881 \text{ bit/symbol} \\
H(Y) &= -\sum_j p(y_j) \log p(y_j) = -(0.64 \times \log_2 0.64 + 0.36 \times \log_2 0.36) = 0.943 \text{ bit/symbol} \\
H(XY) &= -\sum_i \sum_j p(x_i y_j) \log p(x_i y_j) \\
&= -(0.56 \times \log_2 0.56 + 0.14 \times \log_2 0.14 + 0.08 \times \log_2 0.08 + 0.22 \times \log_2 0.22) \\
&= 1.638 \text{ bit/symbol} \\
I(X; Y) &= H(X) + H(Y) - H(XY) = 0.881 + 0.943 - 1.638 = 0.186 \text{ bit/symbol}
\end{aligned}$$

3.4 若  $X, Y, Z$  是三个随机变量, 试证明

$$(1) I(X; YZ) = I(X; Y) + I(X; Z/Y) = I(X; Z) + I(X; Y/Z);$$

证明:

$$\begin{aligned}
I(X; YZ) &= \sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \log \frac{p(x_i / y_j z_k)}{p(x_i)} \\
&= \sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \log \frac{p(x_i / y_j z_k) p(x_i / y_j)}{p(x_i) p(x_i / y_j)} \\
&= \sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \log \frac{p(x_i / y_j)}{p(x_i)} + \sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \log \frac{p(x_i / y_j z_k)}{p(x_i / y_j)} \\
&= I(X; Y) + I(X; Z/Y)
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
I(X; YZ) &= \sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \log \frac{p(x_i / y_j z_k)}{p(x_i)} \\
&= \sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \log \frac{p(x_i / y_j z_k) p(x_i / z_k)}{p(x_i) p(x_i / z_k)} \\
&= \sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \log \frac{p(x_i / z_k)}{p(x_i)} + \sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \log \frac{p(x_i / y_j z_k)}{p(x_i / z_k)} \\
&= I(X; Z) + I(X; Y/Z)
\end{aligned}$$

$$(2) I(X; Y/Z) = I(Y; X/Z) = H(X/Z) - H(X/YZ);$$

证明:

$$\begin{aligned}
I(X; Y/Z) &= \sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \log \frac{p(x_i / y_j z_k)}{p(x_i / z_k)} \\
&= \sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \log \frac{p(x_i / y_j z_k) p(y_j z_k)}{p(x_i / z_k) p(y_j z_k)}
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&= \sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \log \frac{p(x_i y_j z_k)}{p(x_i / z_k) p(z_k) p(y_j / z_k)} \\
&= \sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \log \frac{p(x_i y_j z_k)}{p(x_i z_k) p(y_j / z_k)} \\
&= \sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \log \frac{p(x_i y_j z_k)}{p(x_i z_k) p(y_j / z_k)} \\
&= \sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \log \frac{p(y_j / x_i z_k)}{p(y_j / z_k)} \\
&= I(Y; X / Z)
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
I(X; Y / Z) &= \sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \log \frac{p(x_i / y_j z_k)}{p(x_i / z_k)} \\
&= - \sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \log p(x_i / z_k) + \sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \log p(x_i / y_j z_k) \\
&= - \sum_i \sum_k \left[ \sum_j p(x_i y_j z_k) \right] \log p(x_i / z_k) - H(X / YZ) \\
&= - \sum_i \sum_k p(x_i z_k) \log p(x_i / z_k) - H(X / YZ) \\
&= H(X / Z) - H(X / YZ)
\end{aligned}$$

(3)  $I(X; Y / Z) \geq 0$ , 当且仅当  $(X, Y, Z)$  是马氏链时等式成立。

证明:

$$\begin{aligned}
\because I(X; Y / Z) &= \sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \log \frac{p(x_i / y_j z_k)}{p(x_i / z_k)} \\
\therefore -I(X; Y / Z) &= \sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \log \frac{p(x_i / z_k)}{p(x_i / y_j z_k)} \\
&\leq \sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \left( \frac{p(x_i / z_k)}{p(x_i / y_j z_k)} - 1 \right) \log_2 e \\
&= \left( \sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \frac{p(x_i / z_k)}{p(x_i / y_j z_k)} - \sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \right) \log_2 e \\
&= \left( \sum_i \left[ \sum_j \sum_k p(y_j z_k) \right] p(x_i / z_k) - 1 \right) \log_2 e \\
&= \left( \sum_i p(x_i / z_k) - 1 \right) \log_2 e \\
&= 0
\end{aligned}$$

$$\therefore I(X; Y / Z) \geq 0$$

当  $\frac{p(x_i / z_k)}{p(x_i / y_j z_k)} - 1 = 0$  时等式成立

$$\begin{aligned}
&\Rightarrow p(x_i / z_k) = p(x_i / y_j z_k) \\
&\Rightarrow p(y_j z_k) p(x_i / z_k) = p(x_i / y_j z_k) p(y_j z_k) \\
&\Rightarrow p(z_k) p(y_j / z_k) p(x_i / z_k) = p(x_i y_j z_k) \\
&\Rightarrow p(y_j / z_k) p(x_i / z_k) = p(x_i y_j z_k) / p(z_k) \\
&\Rightarrow p(y_j / z_k) p(x_i / z_k) = p(x_i y_j / z_k)
\end{aligned}$$

所以等式成立的条件是  $X, Y, Z$  是马氏链

3.5 若三个随机变量，有如下关系： $Z = X + Y$ ，其中  $X$  和  $Y$  相互独立，试证明：

- (1)  $I(X; Z) = H(Z) - H(Y)$ ;
- (2)  $I(XY; Z) = H(Z)$ ;
- (3)  $I(X; YZ) = H(X)$ ;
- (4)  $I(Y; Z/X) = H(Y)$ ;
- (5)  $I(X; Y/Z) = H(X/Z) = H(Y/Z)$ 。

解：

1)

$$\because Z = X + Y$$

$$\therefore p(z_k / x_i) = p(z_k - x_i) = \begin{cases} p(y_j) & (z_k - x_i) \in Y \\ 0 & (z_k - x_i) \notin Y \end{cases}$$

$$\begin{aligned}
H(Z/X) &= -\sum_i \sum_k p(x_i z_k) \log_2 p(z_k / x_i) \\
&= -\sum_i p(x_i) \left[ \sum_k p(z_k / x_i) \log_2 p(z_k / x_i) \right] \\
&= -\sum_i p(x_i) \left[ \sum_j p(y_j) \log_2 p(y_j) \right] \\
&= H(Y)
\end{aligned}$$

$$\therefore I(X; Z) = H(Z) - H(Z/X) = H(Z) - H(Y)$$

2)

$$\because Z = X + Y$$

$$\therefore p(z_k / x_i y_j) = \begin{cases} 1 & (x_i + y_j) = z_k \\ 0 & (x_i + y_j) \neq z_k \end{cases}$$

$$\begin{aligned}
H(Z/XY) &= -\sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \log_2 p(z_k / x_i y_j) \\
&= -\sum_i \sum_j p(x_i y_j) \left[ \sum_k p(z_k / x_i y_j) \log_2 p(z_k / x_i y_j) \right] \\
&= 0
\end{aligned}$$

$$\therefore I(XY; Z) = H(Z) - H(Z/XY) = H(Z) - 0 = H(Z)$$

3)

$$\because Z = X + Y$$

$$\therefore p(x_i / y_j z_k) = \begin{cases} 1 & x_i = z_k - y_j \\ 0 & x_i \neq z_k - y_j \end{cases}$$

$$\begin{aligned} H(X / YZ) &= -\sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \log_2 p(x_i / y_j z_k) \\ &= -\sum_j \sum_k p(y_j z_k) \left[ \sum_i p(x_i / y_j z_k) \log_2 p(x_i / y_j z_k) \right] \\ &= 0 \end{aligned}$$

$$\therefore I(X; YZ) = H(X) - H(X / YZ) = H(X) - 0 = H(X)$$

4)

$$\because Z = X + Y$$

$$\therefore p(y_j / x_i z_k) = \begin{cases} 1 & y_j = z_k - x_i \\ 0 & y_j \neq z_k - x_i \end{cases}$$

$$\begin{aligned} H(Y / XZ) &= -\sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \log_2 p(y_j / x_i z_k) \\ &= -\sum_i \sum_k p(x_i z_k) \left[ \sum_j p(y_j / x_i z_k) \log_2 p(y_j / x_i z_k) \right] \\ &= 0 \end{aligned}$$

$$\therefore I(Y; Z / X) = H(Y / X) - H(Y / XZ) = H(Y) - 0 = H(Y)$$

5)

$$\because Z = X + Y$$

$$\therefore p(x_i / y_j z_k) = \begin{cases} 1 & x_i = z_k - y_j \\ 0 & x_i \neq z_k - y_j \end{cases}$$

$$\begin{aligned} H(X / YZ) &= -\sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \log_2 p(x_i / y_j z_k) \\ &= -\sum_j \sum_k p(y_j z_k) \left[ \sum_i p(x_i / y_j z_k) \log_2 p(x_i / y_j z_k) \right] \\ &= 0 \end{aligned}$$

$$\therefore I(X; Y / Z) = H(X / Z) - H(X / YZ) = H(X / Z) - 0 = H(X / Z)$$

$$\because Z = X + Y$$

$$\therefore p(y_j / x_i z_k) = \begin{cases} 1 & y_j = z_k - x_i \\ 0 & y_j \neq z_k - x_i \end{cases}$$

$$\begin{aligned} H(Y / XZ) &= -\sum_i \sum_j \sum_k p(x_i y_j z_k) \log_2 p(y_j / x_i z_k) \\ &= -\sum_i \sum_k p(x_i z_k) \left[ \sum_j p(y_j / x_i z_k) \log_2 p(y_j / x_i z_k) \right] \\ &= 0 \end{aligned}$$

$$\therefore I(X; Y / Z) = H(Y / Z) - H(Y / XZ) = H(Y / Z) - 0 = H(Y / Z)$$



3.6 有一个二元对称信道，其信道矩阵为  $\begin{bmatrix} 0.98 & 0.02 \\ 0.02 & 0.98 \end{bmatrix}$ 。设该信源以 1500 二元符号/秒的速度

传输输入符号。现有一消息序列共有 14000 个二元符号，并设  $P(0) = P(1) = 1/2$ ，问从消息传输的角度来考虑，10 秒钟内能否将这消息序列无失真的传递完？

解：

信道容量计算如下：

$$\begin{aligned} C &= \max I(X;Y) = \max [H(Y) - H(Y/X)] = H_{\max}(Y) - H_{mi} \\ &= \log_2 2 + (0.98 \times \log_2 0.98 + 0.02 \times \log_2 0.02) \\ &= 0.859 \text{ bit/symbol} \end{aligned}$$

也就是说每输入一个信道符号，接收到的信息量是 0.859 比特。已知信源输入 1500 二元符号/秒，那么每秒钟接收到的信息量是：

$$I_1 = 1500 \text{ symbol/s} \times 0.859 \text{ bit/symbol} = 1288 \text{ bit/s}$$

现在需要传送的符号序列有 140000 个二元符号，并设  $P(0) = P(1) = 1/2$ ，可以计算出这个符号序列的信息量是

$$\begin{aligned} I &= 14000 \times (0.5 \times \log_2 0.5 + 0.5 \times \log_2 0.5) \\ &= 14000 \text{ bit} \end{aligned}$$

要求 10 秒钟传完，也就是说每秒钟传输的信息量是 1400bit/s，超过了信道每秒钟传输的能力（1288 bit/s）。所以 10 秒内不能将消息序列无失真的传递完。

3.7 求下列各离散信道的容量（其条件概率  $P(Y/X)$  如下：）

(1) Z 信道

(2) 可抹信道

(3) 非对称信道

(4) 准对称信道

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ s & 1-s \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1-s_1-s_2 & s_1 & s_2 \\ s_2 & s_1 & 1-s_1-s_2 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{4} & \frac{3}{4} \end{bmatrix}$$

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

解：

1) Z 信道

这个信道是个一般信道，利用一般信道的计算方法：

a. 由公式  $\sum_j p(y_j/x_i) \log_2 p(y_j/x_i) = \sum_j p(y_j/x_i) \beta_j$ ，求  $\beta_j$

$$\begin{cases} 1 \times \log_2 1 = \beta_1 \\ s \log_2 s + (1-s) \log_2 (1-s) = s\beta_1 + (1-s)\beta_2 \\ \beta_1 = 0 \\ \beta_2 = \frac{s}{1-s} \log_2 s + \log_2 (1-s) = \log_2 \left[ (1-s)s^{\frac{s}{1-s}} \right] \end{cases}$$

b. 由公式  $C = \log_2 \left( \sum_j 2^{\beta_j} \right)$ ，求  $C$

$$C = \log_2 \left( \sum_j 2^{\beta_j} \right) = \log_2 \left[ 1 + (1-s)s^{\frac{s}{1-s}} \right] \text{ bit/symbol}$$

c. 由公式  $p(y_j) = 2^{\beta_j - C}$ , 求  $p(y_j)$

$$p(y_1) = 2^{\beta_1 - C} = \frac{1}{1 + (1-s)s^{\frac{s}{1-s}}}$$

$$p(y_2) = 2^{\beta_2 - C} = \frac{(1-s)s^{\frac{s}{1-s}}}{1 + (1-s)s^{\frac{s}{1-s}}}$$

d. 由公式  $p(y_j) = \sum_i p(x_i)p(y_j/x_i)$ , 求  $p(x_i)$

由方程组:

$$\begin{cases} p(y_1) = p(x_1) + p(x_2)s \\ p(y_2) = p(x_2)(1-s) \end{cases}$$

解得

$$p(x_1) = \frac{1 - s^{\frac{s}{1-s}}}{1 + (1-s)s^{\frac{s}{1-s}}}$$

$$p(x_2) = \frac{s^{\frac{s}{1-s}}}{1 + (1-s)s^{\frac{s}{1-s}}}$$

因为  $s$  是条件转移概率, 所以  $0 \leq s \leq 1$ , 从而有  $p(x_1), p(x_2) \geq 0$ , 保证了  $C$  的存在。

## 2) 可抹信道

可抹信道是一个准对称信道, 把信道矩阵分解成两个子矩阵如下:

$$M_1 = \begin{bmatrix} 1-s_1-s_2 & s_2 \\ s_2 & 1-s_1-s_2 \end{bmatrix}, M_2 = \begin{bmatrix} s_1 \\ s_1 \end{bmatrix}$$

$$C = \max I(X; Y) = -\sum_{k=1}^s m_k \bar{p}(y_k) \log_2 \bar{p}(y_k) - H_{mi}$$

$$\begin{cases} p(y_1) = p(x_1)p(y_1/x_1) + p(x_2)p(y_1/x_2) = (1-s_1-s_2)/2 + s_2/2 = (1-s_1)/2 \\ p(y_2) = p(x_1)p(y_2/x_1) + p(x_2)p(y_2/x_2) = s_2/2 + (1-s_1-s_2)/2 = (1-s_1)/2 \\ p(y_3) = p(x_1)p(y_3/x_1) + p(x_2)p(y_3/x_2) = s_1/2 + s_1/2 = s_1 \end{cases}$$

$$\bar{p}(y_k) = \frac{\sum_{p(y_j) \in M_k} p(y_j)}{m_k}$$

$$\bar{p}(y_1) = \frac{\sum_{p(y_j) \in M_1} p(y_j)}{m_1} = \frac{p(y_1) + p(y_2)}{2} = (1-s_1)/2$$

$$\bar{p}(y_2) = \frac{\sum_{p(y_j) \in M_2} p(y_j)}{m_2} = \frac{p(y_3)}{1} = s_1$$

$$C = -\sum_{k=1}^2 m_k \bar{p}(y_k) \log_2 \bar{p}(y_k) - H_{mi}$$

$$\begin{aligned}
&= -(2 \times \frac{1-s_1}{2} \times \log_2 \frac{1-s_1}{2} + s_1 \log_2 s_1) + [(1-s_1-s_2) \log_2 (1-s_1-s_2) + s_2 \log_2 s_2 + s_1 \log_2 s_1] \\
&= -(1-s_1) \log_2 \frac{1-s_1}{2} + (1-s_1-s_2) \log_2 (1-s_1-s_2) + s_2 \log_2 s_2 \quad \text{bit / symbol}
\end{aligned}$$

### 3) 非对称信道

这个信道是个一般信道，利用一般信道的计算方法

a. 由公式  $\sum_j p(y_j/x_i) \log_2 p(y_j/x_i) = \sum_j p(y_j/x_i) \beta_j$ ，求  $\beta_j$

$$\begin{cases} \frac{1}{2} \log_2 \frac{1}{2} + \frac{1}{2} \log_2 \frac{1}{2} = \frac{1}{2} \beta_1 + \frac{1}{2} \beta_2 \\ \frac{1}{4} \log_2 \frac{1}{4} + \frac{3}{4} \log_2 \frac{3}{4} = \frac{1}{4} \beta_1 + \frac{3}{4} \beta_2 \end{cases}$$

$$\begin{cases} \beta_1 = -1.3775 \\ \beta_2 = -0.6225 \end{cases}$$

b. 由公式  $C = \log_2 \left( \sum_j 2^{\beta_j} \right)$ ，求  $C$

$$C = \log_2 \left( \sum_j 2^{\beta_j} \right) = \log_2 [2^{-1.3775} + 2^{-0.6225}] = 0.049 \quad \text{bit / symbol}$$

c. 由公式  $p(y_j) = 2^{\beta_j - C}$ ，求  $p(y_j)$

$$p(y_1) = 2^{\beta_1 - C} = 2^{-1.3775 - 0.049} = 0.327$$

$$p(y_2) = 2^{\beta_2 - C} = 2^{-0.6225 - 0.049} = 0.628$$

d. 由公式  $p(y_j) = \sum_i p(x_i) p(y_j/x_i)$ ，求  $p(x_i)$

由方程组：

$$\begin{cases} 0.372 = \frac{1}{2} p(x_1) + \frac{1}{4} p(x_2) \\ 0.628 = \frac{1}{2} p(x_1) + \frac{3}{4} p(x_2) \end{cases}$$

解得

$$\begin{cases} p(x_1) = 0.488 \\ p(x_2) = 0.512 \end{cases}$$

$p(x_1), p(x_2) \geq 0$ ，保证了  $C$  的存在。

### (4) 准对称信道

把信道矩阵分解成三个子矩阵如下：

$$M_1 = \begin{bmatrix} \frac{1}{3} & \frac{1}{6} \\ \frac{1}{6} & \frac{1}{3} \end{bmatrix}, M_2 = \begin{bmatrix} \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} \end{bmatrix}, M_3 = \begin{bmatrix} \frac{1}{6} \\ \frac{1}{6} \end{bmatrix}$$

$$C = \max I(X; Y) = -\sum_{k=1}^s m_k \bar{p}(y_k) \log_2 \bar{p}(y_k) - H_{mi}$$

$$\begin{cases} p(y_1) = p(x_1)p(y_1/x_1) + p(x_2)p(y_1/x_2) = \frac{1}{2} \times \frac{1}{3} + \frac{1}{2} \times \frac{1}{6} = \frac{1}{4} \\ p(y_2) = p(x_1)p(y_2/x_1) + p(x_2)p(y_2/x_2) = \frac{1}{2} \times \frac{1}{6} + \frac{1}{2} \times \frac{1}{3} = \frac{1}{4} \\ p(y_3) = p(x_1)p(y_3/x_1) + p(x_2)p(y_3/x_2) = \frac{1}{2} \times \frac{1}{3} + \frac{1}{2} \times \frac{1}{3} = \frac{1}{3} \\ p(y_4) = p(x_1)p(y_4/x_1) + p(x_2)p(y_4/x_2) = \frac{1}{2} \times \frac{1}{6} + \frac{1}{2} \times \frac{1}{6} = \frac{1}{6} \end{cases}$$

$$\bar{p}(y_k) = \frac{\sum_{p(y_j) \in M_k} p(y_j)}{m_k}$$

$$\bar{p}(y_1) = \frac{\sum_{p(y_j) \in M_1} p(y_j)}{m_1} = \frac{p(y_1) + p(y_2)}{2} = \left(\frac{1}{4} + \frac{1}{4}\right) / 2 = \frac{1}{4}$$

$$\bar{p}(y_2) = \frac{\sum_{p(y_j) \in M_2} p(y_j)}{m_2} = \frac{p(y_3)}{1} = \frac{1}{3}$$

$$\bar{p}(y_3) = \frac{\sum_{p(y_j) \in M_3} p(y_j)}{m_3} = \frac{p(y_4)}{1} = \frac{1}{6}$$

$$C = -\sum_{k=1}^3 m_k \bar{p}(y_k) \log_2 \bar{p}(y_k) - H_{mi}$$

$$\begin{aligned} &= -(2 \times \frac{1}{4} \times \log_2 \frac{1}{4} + \frac{1}{3} \log_2 \frac{1}{3} + \frac{1}{6} \log_2 \frac{1}{6}) + \left[ \frac{1}{3} \log_2 \frac{1}{3} + \frac{1}{3} \log_2 \frac{1}{3} + \frac{1}{6} \log_2 \frac{1}{6} \right] \\ &= 0.041 \text{ bit/symbol} \end{aligned}$$

3.8 已知一个高斯信道，输入信噪比（比率）为 3。频带为 3kHz，求最大可能传输的消息率。若信噪比提高到 15，理论上传送同样的信息率所需的频带为多少？

解：

$$C_i = W \log \left( 1 + \frac{P_X}{P_N} \right) = 3000 \times \log_2 (1 + 3) = 6000 \text{ bit/s}$$

$$W = \frac{C_i}{\log \left( 1 + \frac{P_X}{P_N} \right)} = \frac{6000}{\log_2 (1 + 15)} = 1500 \text{ Hz}$$

3.9 有二址接入信道，输入  $X_1$ ,  $X_2$  和输出  $Y$  的条件概率  $P(Y/X_1 X_2)$  如下表 ( $\epsilon < 1/2$ )，求容量界限。

$X_1X_2 \backslash Y$	0	1
00	$1-\varepsilon$	$\varepsilon$
01	$1/2$	$1/2$
10	$1/2$	$1/2$
11	$\varepsilon$	$1-\varepsilon$

3.10 有一离散广播信道，其条件概率为  $p(y/x_1x_2x_3) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(y-x_1-x_2-x_3)^2}{2\sigma^2}}$  试计算其容量界限

(已知  $E[X_l^2] = \sigma_l^2, l=1,2,3$ )。

3.11 已知离散信源  $\begin{bmatrix} X \\ P(X) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 & x_3 & x_4 \\ 0.1 & 0.3 & 0.2 & 0.4 \end{bmatrix}$ ，某信道的信道矩阵为

$$\begin{bmatrix} 0.2 & 0.3 & 0.1 & 0.4 \\ 0.6 & 0.2 & 0.1 & 0.1 \\ 0.5 & 0.2 & 0.1 & 0.2 \\ 0.1 & 0.3 & 0.4 & 0.2 \end{bmatrix} \text{ 试求:}$$

- (1) “输入  $x_3$ ，输出  $y_2$ ”的概率；
- (2) “输出  $y_4$ ”的概率；
- (3) “收到  $y_3$ 的条件下推测输入  $x_2$ ”的概率。

解：

1)

$$p(x_3y_2) = p(x_3)p(y_2/x_3) = 0.2 \times 0.2 = 0.04$$

2)

$$\begin{aligned} p(y_4) &= p(x_1)p(y_4/x_1) + p(x_2)p(y_4/x_2) + p(x_3)p(y_4/x_3) + p(x_4)p(y_4/x_4) \\ &= 0.1 \times 0.4 + 0.3 \times 0.1 + 0.2 \times 0.2 + 0.4 \times 0.2 = 0.19 \end{aligned}$$

3)

$$\begin{aligned} p(y_3) &= p(x_1)p(y_3/x_1) + p(x_2)p(y_3/x_2) + p(x_3)p(y_3/x_3) + p(x_4)p(y_3/x_4) \\ &= 0.1 \times 0.1 + 0.3 \times 0.1 + 0.2 \times 0.1 + 0.4 \times 0.4 = 0.22 \end{aligned}$$

$$p(x_2/y_3) = \frac{p(x_2)p(y_3/x_2)}{p(y_3)} = \frac{0.3 \times 0.1}{0.22} = 0.136$$

3.12 证明信道疑义度  $H(X/Y) = 0$  的充分条件是信道矩阵  $[P]$  中每列有一个且只有一个非零元素。

证明：

$[P]$  每列有一个且只有一个非零元素  $\Rightarrow H(X/Y) = 0$

取  $[P]$  的第  $j$  列，设  $p(y_j/x_k) \neq 0$  而其他  $p(y_j/x_i) = 0$  ( $i \neq k, i=1,2,\dots,n$ )



$$p(x_k/y_j) = \frac{p(x_k y_j)}{p(y_j)} = \frac{p(x_k)p(y_j/x_k)}{\sum_i p(x_i)p(y_j/x_i)} = \frac{p(x_k)p(y_j/x_k)}{p(x_k)p(y_j/x_k)} = 1$$

$$p(x_i/y_j) = \frac{p(x_i y_j)}{p(y_j)} = \frac{p(x_i)p(y_j/x_i)}{p(y_j)} = \frac{0}{p(y_j)} = 0 \quad (i \neq k)$$

$$\therefore p(x_i/y_j) = \begin{cases} 0 & p(y_j/x_i) = 0 \\ 1 & p(y_j/x_i) \neq 0 \end{cases}$$

$$\begin{aligned} H(X/Y) &= -\sum_i \sum_j p(x_i y_j) \log p(x_i/y_j) \\ &= -\sum_j p(y_j) \left[ \sum_i p(x_i/y_j) \log p(x_i/y_j) \right] \\ &= 0 \text{ bit/symbol} \end{aligned}$$

3.13 试证明：当信道每输入一个 X 值，相应有几个 Y 值输出，且不同的 X 值所对应的 Y 值不相互重合时，有  $H(Y) - H(X) = H(Y/X)$ 。

证明：

信道每输入一个 X 值，相应有几个 Y 值输出，且不同的 X 值所对应的 Y 值不相互重合。这种信道描述的信道转移矩阵[P]的特点是每列有一个且只有一个非零元素。

取[P]的第 j 列，设  $p(y_j/x_k) \neq 0$  而其他  $p(y_j/x_i) = 0 \quad (i \neq k, i=1,2,\dots,n)$

$$p(x_k/y_j) = \frac{p(x_k y_j)}{p(y_j)} = \frac{p(x_k)p(y_j/x_k)}{\sum_i p(x_i)p(y_j/x_i)} = \frac{p(x_k)p(y_j/x_k)}{p(x_k)p(y_j/x_k)} = 1$$

$$p(x_i/y_j) = \frac{p(x_i y_j)}{p(y_j)} = \frac{p(x_i)p(y_j/x_i)}{p(y_j)} = \frac{0}{p(y_j)} = 0 \quad (i \neq k)$$

$$\therefore p(x_i/y_j) = \begin{cases} 0 & p(y_j/x_i) = 0 \\ 1 & p(y_j/x_i) \neq 0 \end{cases}$$

$$\begin{aligned} H(X/Y) &= -\sum_i \sum_j p(x_i y_j) \log p(x_i/y_j) \\ &= -\sum_j p(y_j) \left[ \sum_i p(x_i/y_j) \log p(x_i/y_j) \right] \\ &= 0 \text{ bit/symbol} \end{aligned}$$

$$\therefore I(X;Y) = H(X) - H(X/Y) = H(Y) - H(Y/X)$$

$$\therefore H(Y/X) = H(Y) - H(X) + H(X/Y) = H(Y) - H(X)$$

3.14 试求以下各信道矩阵代表的信道的容量：

$$(1) [P] = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad (2) [P] = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$(3) [P] = \begin{bmatrix} 0.1 & 0.2 & 0.3 & 0.4 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0.3 & 0.7 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0.4 & 0.2 & 0.1 & 0.3 \end{bmatrix}$$

解:

1)

这个信道是一一对应的无干扰信道

$$C = \log_2 n = \log_2 4 = 2 \text{ bit/symbol}$$

2)

这个信道是归并的无干扰信道

$$C = \log_2 m = \log_2 3 = 1.585 \text{ bit/symbol}$$

3)

这个信道是扩展的无干扰信道

$$C = \log_2 n = \log_2 3 = 1.585 \text{ bit/symbol}$$

3.15 设二进制对称信道是无记忆信道，信道矩阵为  $\begin{bmatrix} \bar{p} & p \\ p & \bar{p} \end{bmatrix}$ ，其中： $p > 0$ ， $\bar{p} < 1$ ， $p + \bar{p} =$

1， $\bar{p} \gg p$ 。试写出  $N = 3$  次扩展无记忆信道的信道矩阵  $[P]$ 。

解:

$$[P] = \begin{matrix} & \begin{matrix} 000 & 001 & 010 & 011 & 100 & 101 & 110 & 111 \end{matrix} \\ \begin{matrix} 000 \\ 001 \\ 010 \\ 011 \\ 100 \\ 101 \\ 110 \\ 111 \end{matrix} & \begin{bmatrix} \bar{p}^3 & \bar{p}^2 p & \bar{p}^2 p & p^2 \bar{p} & \bar{p}^2 p & p^2 \bar{p} & p^2 \bar{p} & p^3 \\ \bar{p}^2 p & \bar{p}^3 & p^2 \bar{p} & \bar{p}^2 p & p^2 \bar{p} & \bar{p}^2 p & p^3 & p^2 \bar{p} \\ \bar{p}^2 p & \bar{p}^2 p & \bar{p}^3 & \bar{p}^2 p & \bar{p}^2 p & p^3 & \bar{p}^2 p & p^2 \bar{p} \\ p^2 \bar{p} & \bar{p}^2 p & \bar{p}^2 p & \bar{p}^3 & p^3 & p^2 \bar{p} & p^2 \bar{p} & \bar{p}^2 p \\ \bar{p}^2 p & p^2 \bar{p} & p^2 \bar{p} & p^3 & \bar{p}^3 & \bar{p}^2 p & \bar{p}^2 p & p^2 \bar{p} \\ p^2 \bar{p} & \bar{p}^2 p & p^3 & p^2 \bar{p} & \bar{p}^2 p & \bar{p}^3 & \bar{p}^2 p & \bar{p}^2 p \\ p^2 \bar{p} & p^3 & \bar{p}^2 p & p^2 \bar{p} & \bar{p}^2 p & p^2 \bar{p} & \bar{p}^3 & \bar{p}^2 p \\ p^3 & p^2 \bar{p} & p^2 \bar{p} & \bar{p}^2 p & p^2 \bar{p} & \bar{p}^2 p & \bar{p}^2 p & p^3 \end{bmatrix} \end{matrix}$$

3.16 设信源  $X$  的  $N$  次扩展信源  $X = X_1 X_2 \dots X_N$  通过信道  $\{X, P(Y/X), Y\}$  的输出序列为  $Y = Y_1 Y_2 \dots Y_N$ 。试证明:

(1) 当信源为无记忆信源时，即  $X_1, X_2, \dots, X_N$  之间统计独立时，有  $\sum_{k=1}^N I(X_k; Y_k) \leq I(X; Y)$ ;

(2) 当信道无记忆时，有  $\sum_{k=1}^N I(X_k; Y_k) \geq I(X; Y)$ ;

(3) 当信源、信道为无记忆时，有  $\sum_{k=1}^N I(X_k; Y_k) = I(X^N; Y^N) = NI(X; Y)$ ;

(4) 用熵的概念解释以上三种结果。

证明:

1)

$$I(X^N; Y^N) = H(X^N) - H(X^N / Y^N)$$

$$\begin{aligned} H(X^N) &= H(X_1) + H(X_2 / X_1) + \dots + H(X_N / X_1 \dots X_{N-1}) \\ &= H(X_1) + H(X_2) + \dots + H(X_N) \end{aligned}$$

$$H(X^N / Y^N) = H(X_1 / Y^N) + H(X_2 / Y^N X_1) + \dots + H(X_N / Y^N X_1 \dots X_{N-1})$$

$$\begin{aligned} \therefore I(X^N; Y^N) &= [H(X_1) + H(X_2) + \dots + H(X_N)] - [H(X_1 / Y^N) + H(X_2 / Y^N X_1) + \dots + H(X_N / Y^N X_1 \dots X_{N-1})] \\ &= [H(X_1) - H(X_1 / Y^N)] + [H(X_2) - H(X_2 / Y^N X_1)] + \dots + [H(X_N) - H(X_N / Y^N X_1 \dots X_{N-1})] \\ &= \sum_{k=1}^N [H(X_k) - H(X_k / Y^N X_1 \dots X_{k-1})] \end{aligned}$$

$$\because H(X_k / Y^N X_1 \dots X_{k-1}) \leq H(X_k / Y_k)$$

$$\therefore [H(X_k) - H(X_k / Y^N X_1 \dots X_{k-1})] \geq [H(X_k) - H(X_k / Y_k)] = I(X_k; Y_k)$$

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

2)

$$I(X^N; Y^N) = H(Y^N) - H(Y^N / X^N)$$

$$H(Y^N) = H(Y_1) + H(Y_2 / Y_1) + \dots + H(Y_N / Y_1 \dots Y_{N-1})$$

$$\begin{aligned} H(Y^N / X^N) &= - \sum_i^n \sum_j^m p(a_i b_j) \log p(b_j / a_i) \\ &= - \sum_{i_1}^n \dots \sum_{i_N}^n \sum_{j_1}^m \dots \sum_{j_N}^m p(x_{i_1} x_{i_2} \dots x_{i_N} y_{j_1} y_{j_2} \dots y_{j_N}) \log p(y_{j_1} y_{j_2} \dots y_{j_N} / x_{i_1} x_{i_2} \dots x_{i_N}) \\ &= - \sum_{i_1}^n \dots \sum_{i_N}^n \sum_{j_1}^m \dots \sum_{j_N}^m p(x_{i_1} x_{i_2} \dots x_{i_N} y_{j_1} y_{j_2} \dots y_{j_N}) \log p(y_{j_1} / x_{i_1}) p(y_{j_2} / x_{i_2}) \dots p(y_{j_N} / x_{i_N}) \\ &= - \sum_{i_1}^n \dots \sum_{i_N}^n \sum_{j_1}^m \dots \sum_{j_N}^m p(x_{i_1} x_{i_2} \dots x_{i_N} y_{j_1} y_{j_2} \dots y_{j_N}) \log p(y_{j_1} / x_{i_1}) \\ &\quad - \sum_{i_1}^n \dots \sum_{i_N}^n \sum_{j_1}^m \dots \sum_{j_N}^m p(x_{i_1} x_{i_2} \dots x_{i_N} y_{j_1} y_{j_2} \dots y_{j_N}) \log p(y_{j_2} / x_{i_2}) \\ &\quad \dots \\ &\quad - \sum_{i_1}^n \dots \sum_{i_N}^n \sum_{j_1}^m \dots \sum_{j_N}^m p(x_{i_1} x_{i_2} \dots x_{i_N} y_{j_1} y_{j_2} \dots y_{j_N}) \log p(y_{j_N} / x_{i_N}) \\ &= H(Y_1 / X_1) + H(Y_2 / X_2) + \dots + H(Y_N / X_N) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \therefore I(X^N; Y^N) &= [H(Y_1) + H(Y_2 / Y_1) + \dots + H(Y_N / Y_1 \dots Y_{N-1})] - [H(Y_1 / X_1) + H(Y_2 / X_2) + \dots + H(Y_N / X_N)] \\ &= [H(Y_1) - H(Y_1 / X_1)] + [H(Y_2 / Y_1) - H(Y_2 / X_2)] + \dots + [H(Y_N / Y_1 \dots Y_{N-1}) - H(Y_N / X_N)] \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&= \sum_{k=1}^N [H(Y_k / Y_1 \dots Y_{k-1}) - H(Y_k / X_k)] \\
&\because H(Y_k / Y_1 \dots Y_{k-1}) \leq H(Y_k) \\
&\therefore [H(Y_k / Y_1 \dots Y_{k-1}) - H(Y_k / X_k)] \leq [H(Y_k) - H(Y_k / X_k)] = I(X_k; Y_k) \\
&\therefore I(X^N; Y^N) \leq \sum_{k=1}^N I(X_k; Y_k)
\end{aligned}$$

3)

如果信源、信道都是无记忆的。上面证明的两个不等式应同时满足，即：

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

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

必然推出， $I(X^N; Y^N) = \sum_{k=1}^N I(X_k; Y_k)$ ，而如果  $X^N, Y^N$  是平稳分布，即  $X_1 = X_2 = \dots = X_N = X$ ，

$Y_1 = Y_2 = \dots = Y_N = Y$ ，那么  $I(X^N; Y^N) = \sum_{k=1}^N I(X_k; Y_k) = NI(X; Y)$ 。

4)

流经信道的信息量也是信宿收到的信息量，它等于信源信息的不确定度减去由信道干扰造成的不确定度。

当信源无记忆、信道有记忆时，对应于本题的第一种情况。信源是无记忆的，信源的不确定度等于  $N$  倍的单符号信源不确定度，信道是有记忆的，信道干扰造成的不确定度小于  $N$  倍单符号信道的不确定度。因此，这两部分的差值平均互信息量大于  $N$  倍的单符号平均互信息量。

当信源有记忆、信道无记忆时，对应于本题的第二种情况。信源是有记忆的，信源的不确定度小于  $N$  倍的单符号信源不确定度，信道是无记忆的，信道干扰造成的不确定度等于  $N$  倍单符号信道的不确定度。因此，这两部分的差值平均互信息量小于  $N$  倍的单符号平均互信息量。

当信源无记忆、信道无记忆时，对应于本题的第三种情况。信源是无记忆的，信源的不确定度等于  $N$  倍的单符号信源不确定度，信道是无记忆的，信道干扰造成的不确定度等于  $N$  倍单符号信道的不确定度。因此，这两部分的差值平均互信息量等于  $N$  倍的单符号平均互信息量。

3.17 设高斯加性信道，输入、输出和噪声随机变量  $X, Y, N$  之间的关系为  $Y = X + N$ ，且  $E[N^2] = \sigma^2$ 。试证明：当信源  $X$  是均值  $E[X] = 0$ ，方差为  $\sigma_X^2$  的高斯随机变量时，信道容量达其容量

$C$ ，且  $C = \frac{1}{2} \log_2 \left( 1 + \frac{\sigma_X^2}{\sigma^2} \right)$ 。

证明：

$$C = \max I(X; Y) = \max [H(Y) - H(Y/X)]$$

$$p(xy) = p(x, n = y - x) \left| J \begin{pmatrix} X, n \\ X, Y \end{pmatrix} \right|$$

$$\because X = X, n = Y - X$$

$$\therefore J \begin{pmatrix} X, n \\ X, Y \end{pmatrix} = \begin{vmatrix} \frac{\partial X}{\partial X} & \frac{\partial n}{\partial X} \\ \frac{\partial X}{\partial Y} & \frac{\partial n}{\partial Y} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{vmatrix} = 1$$

$$\therefore p(xy) = p(xn)$$

$$\therefore p(x)p(y/x) = p(x)p(n)$$

$$\therefore p(y/x) = p(n)$$

$$\begin{aligned} H(Y/X) &= - \iint_{x,y} p(xy) \log p(y/x) dx dy \\ &= - \iint_{x,n} p(xn) \left| J \right| \log p(n) \frac{1}{|J|} dx dn \\ &= - \int_x p(x) dx \int_n p(n) \log p(n) dn \\ &= - \int_n p(n) \log p(n) dn \\ &= H(n) \end{aligned}$$

$$\therefore C = \max I(X; Y) = H(Y)_{\max} - H(n)$$

根据概率论中的结论:  $n$  是正态分布,  $X$  是正态分布, 则  $Y = X + n$  也是正态分布, 而且  $\sigma_Y^2 = \sigma_X^2 + \sigma_n^2$ 。

所以  $H(Y)_{\max} = \frac{1}{2} \log 2\pi e \sigma_Y^2$ , 前提是  $\sigma_Y^2$  取最大值, 也就是说  $\sigma_X^2$  取最大值。因为当  $X$  是均值为零的正态分布时,  $H(X)_{\max} = \frac{1}{2} \log 2\pi e \sigma_X^2$ , 所以这是满足  $H(Y)_{\max} = \frac{1}{2} \log 2\pi e \sigma_Y^2$  的前提条件。

$$\begin{aligned} \therefore C &= \max I(X; Y) \\ &= H(Y)_{\max} - H(n) \\ &= \frac{1}{2} \log 2\pi e \sigma_Y^2 - \frac{1}{2} \log 2\pi e \sigma_n^2 \\ &= \frac{1}{2} \log 2\pi e (\sigma_X^2 + \sigma_n^2) - \frac{1}{2} \log 2\pi e \sigma_n^2 \\ &= \frac{1}{2} \log \left( 1 + \frac{\sigma_X^2}{\sigma_n^2} \right) \end{aligned}$$

3.18 设加性高斯白噪声信道中, 信道带宽 3kHz, 又设  $\{(\text{信号功率} + \text{噪声功率}) / \text{噪声功率}\} = 10\text{dB}$ 。试计算该信道的最大信息传输速率  $C_t$ 。

解:

$$C_t = W \log \left( 1 + \frac{P_X}{P_N} \right)$$

$$\frac{P_X + P_N}{P_N} = 10$$

$$C_t = W \log \left( 1 + \frac{P_X}{P_N} \right) = 3000 \times \log_2 10 = 9966 \text{ bit/s}$$

3.19 在图片传输中，每帧约有  $2.25 \times 10^6$  个像素，为了能很好地重现图像，能分 16 个亮度电平，并假设亮度电平等概分布。试计算每分钟传送一帧图片所需信道的带宽（信噪功率比为 30dB）。

解：

$$H = \log_2 n = \log_2 16 = 4 \text{ bit/symbol}$$

$$I = NH = 2.25 \times 10^6 \times 4 = 9 \times 10^6 \text{ bit}$$

$$= 10$$

$$C_t = \frac{I}{t} = \frac{9 \times 10^6}{60} = 1.5 \times 10^5 \text{ bit/s}$$

$$C_t = W \log \left( 1 + \frac{P_X}{P_N} \right)$$

$$W = \frac{C_t}{\log \left( 1 + \frac{P_X}{P_N} \right)} = \frac{1.5 \times 10^5}{\log_2 (1 + 1000)} = 15049 \text{ Hz}$$

3.20 设电话信号的信息率  $5.6 \times 10^4$  比特/秒，在一个噪声功率谱为  $N_0 = 5 \times 10^{-9}$  mW/Hz、限频 F、限输入功率 P 的高斯信道中传送，若  $F = 4$  kHz，问无差错传输所需的最小功率 P 是多少瓦？若  $F \rightarrow \infty$ ，则 P 是多少瓦？

解：

$$C_t = W \log \left( 1 + \frac{P_X}{WN_0} \right)$$

$$P_X = WN_0 \left( 2^{\frac{C_t}{W}} - 1 \right) = 4000 \times 5 \times 10^{-9} \times \left( 2^{\frac{5.6 \times 10^4}{4000}} - 1 \right) = 0.328 \text{ W}$$

$$F \rightarrow \infty$$

$$C_t = \frac{P_X}{N_0} \log_2 e$$

$$P_X = \frac{C_t N_0}{\log_2 e} = \frac{5.6 \times 10^4 \times 5 \times 10^{-9}}{\log_2 2.71828} = 1.94 \times 10^{-4} \text{ W}$$



4.1 一个四元对称信源  $\begin{bmatrix} X \\ P(X) \end{bmatrix} = \begin{Bmatrix} 0 & 1 & 2 & 3 \\ 1/4 & 1/4 & 1/4 & 1/4 \end{Bmatrix}$ , 接收符号  $Y = \{0, 1, 2, 3\}$ , 其失真

矩阵为  $\begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$ , 求  $D_{\max}$  和  $D_{\min}$  及信源的  $R(D)$  函数, 并画出其曲线 (取 4 至 5 个点)。

解:

$$D_{\max} = \min_j D_j = \min_j \sum_i p(x_i) d(x_i, y_j) = \frac{1}{4} \times 1 + \frac{1}{4} \times 1 + \frac{1}{4} \times 1 + \frac{1}{4} \times 0 = \frac{3}{4}$$

$$D_{\min} = \sum_i p(x_i) \min_j d(x_i, y_j) = \frac{1}{4} \times 0 + \frac{1}{4} \times 0 + \frac{1}{4} \times 0 + \frac{1}{4} \times 0 = 0$$

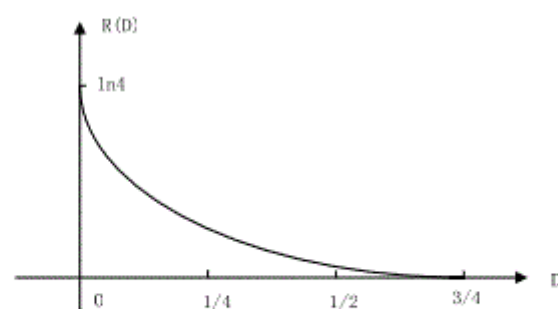
因为  $n$  元等概信源率失真函数:

$$R(D) = \ln n + \frac{D}{a} \ln \frac{D}{n-1} + \left(1 - \frac{D}{a}\right) \ln \left(1 - \frac{D}{a}\right)$$

其中  $a=1, n=4$ , 所以率失真函数为:

$$R(D) = \ln 4 + D \ln \frac{D}{3} + (1-D) \ln (1-D)$$

函数曲线:



其中:

$$D=0, R(0) = \ln 4 \text{ nat/symbol}$$

$$D=\frac{1}{4}, R(D) = \ln 4 - \frac{1}{2} \ln \frac{16}{3} \text{ nat/symbol}$$

$$D=\frac{1}{2}, R(D) = \ln 4 - \frac{1}{2} \ln 12 \text{ nat/symbol}$$

$$D=\frac{3}{4}, R(D) = 0 \text{ nat/symbol}$$

4.2 若某无记忆信源  $\begin{bmatrix} X \\ P(X) \end{bmatrix} = \begin{Bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ 1/3 & 1/3 & 1/3 \end{Bmatrix}$ , 接收符号  $Y = \left\{-\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right\}$ , 其失真矩阵  $D = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}$  求信

源的最大失真度和最小失真度, 并求选择何种信道可达到该  $D_{\max}$  和  $D_{\min}$  的失真度。

4.3 某二元信源  $\begin{bmatrix} X \\ P(X) \end{bmatrix} = \begin{Bmatrix} 0 & 1 \\ 1/2 & 1/2 \end{Bmatrix}$  其失真矩阵为  $D = \begin{bmatrix} a & 0 \\ 0 & a \end{bmatrix}$  求这信源的  $D_{\max}$  和  $D_{\min}$  和  $R(D)$

函数。

解：

$$D_{\max} = \min_j D_j = \min_j \sum_i p(x_i) d(x_i, y_j) = \frac{1}{2} \times a + \frac{1}{2} \times 0 = \frac{a}{2}$$

$$D_{\min} = \sum_i p(x_i) \min_j d(x_i, y_j) = \frac{1}{2} \times 0 + \frac{1}{2} \times 0 = 0$$

因为二元等概信源率失真函数：

$$R(D) = \ln n - H\left(\frac{D}{a}\right)$$

其中  $n=2$ ，所以率失真函数为：

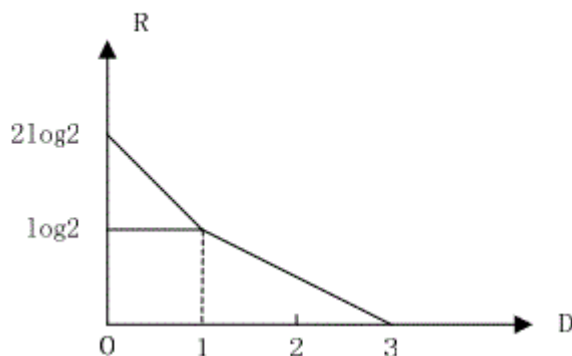
$$R(D) = \ln 2 - \left[ \frac{D}{a} \ln \frac{D}{a} + \left(1 - \frac{D}{a}\right) \ln \left(1 - \frac{D}{a}\right) \right]$$

4.4 已知信源  $X = \{0, 1\}$ ，信宿  $Y = \{0, 1, 2\}$ 。设信源输入符号为等概率分布，而且失真函数  $D = \begin{bmatrix} 0 & \infty & 1 \\ \infty & 0 & 1 \end{bmatrix}$ ，

求信源的率失真函数  $R(D)$ 。

4.5 设信源  $X = \{0, 1, 2, 3\}$ ，信宿  $Y = \{0, 1, 2, 3, 4, 5, 6\}$ 。且信源为无记忆、等概率分布。失真函数定义为

$$d(x_i, y_j) = \begin{cases} 0 & i=j \\ 1 & i=0,1 \text{ 且 } j=4 \\ 1 & i=2,3 \text{ 且 } j=5 \\ \infty & \text{其他} \end{cases} \quad \text{证明率失真函数 } R(D) \text{ 如图所示。}$$



4.6 设信源  $X = \{0, 1, 2\}$ ，相应的概率分布  $p(0) = p(1) = 0.4$ ， $p(2) = 0.2$ 。且失真函数为

$$d(x_i, y_j) = \begin{cases} 0 & i=j \\ 1 & i \neq j \end{cases} \quad (i, j = 0, 1, 2)$$

(1) 求此信源的  $R(D)$ ；

(2) 若此信源用容量为  $C$  的信道传递，请画出信道容量  $C$  和其最小误码率  $P_k$  之间的曲线关系。

4.7 设  $0 < \alpha, \beta < 1$ ， $\alpha + \beta = 1$ 。试证明： $\alpha R(D') + \beta R(D'') \geq R(\alpha D' + \beta D'')$

4.8 试证明对于离散无记忆  $N$  次扩展信源，有  $R_N(D) = NR(D)$ 。其中  $N$  为任意正整数， $D \geq D_{\min}$ 。

4.9 设某地区的“晴天”概率  $p(\text{晴}) = 5/6$ ，“雨天”概率  $p(\text{雨}) = 1/6$ ，把“晴天”预报为“雨天”，把“雨天”预报为“晴天”造成的损失为  $a$  元。又设该地区的天气预报系统把“晴天”预报为“晴天”，“雨天”预报为“雨天”的概率均为 0.9；把把“晴天”预报为“雨天”，把“雨天”预报为“晴天”的概率均为 0.1。试计算这种预报系统的信息价值率  $v$ （元/比特）。

4.10 设离散无记忆信源  $\begin{bmatrix} X \\ P(X) \end{bmatrix} = \begin{Bmatrix} x_1 & x_2 & x_3 \\ 1/3 & 1/3 & 1/3 \end{Bmatrix}$  其失真度为汉明失真度。

- (1) 求  $D_{\min}$  和  $R(D_{\min})$ ，并写出相应试验信道的信道矩阵；
- (2) 求  $D_{\max}$  和  $R(D_{\max})$ ，并写出相应试验信道的信道矩阵；
- (3) 若允许平均失真度  $D = 1/3$ ，试问信源的每一个信源符号平均最少有几个二进制符号表示？

解：

$$D_{\min} = \sum_i p(x_i) \min_j d(x_i, y_j) = \frac{1}{3} \times 0 + \frac{1}{3} \times 0 + \frac{1}{3} \times 0 = 0$$

$$p(y_j/x_i) = \begin{cases} \frac{1}{1+(n-1)e^{sa}}, & i=j \\ \frac{e^{sa}}{1+(n-1)e^{sa}}, & i \neq j \end{cases}$$

4.11 设信源  $\begin{bmatrix} X \\ P(X) \end{bmatrix} = \begin{Bmatrix} x_1 & x_2 \\ p & 1-p \end{Bmatrix}$  ( $p < 0.5$ )，其失真度为汉明失真度，试问当允许平均失真度  $D = 0.5p$  时，每一信源符号平均最少需要几个二进制符号表示？

解：

因为二元信源率失真函数：

$$R(D) = H(p) - H\left(\frac{D}{a}\right)$$

其中  $a=1$ （汉明失真），所以二元信源率失真函数为：

$$R(D) = H(p) - H(D)$$

当  $D = \frac{p}{2}$  时

$$R\left(\frac{p}{2}\right) = H(p) - H\left(\frac{p}{2}\right) = -[p \ln p + (1-p) \ln(1-p)] + \left[\frac{p}{2} \ln \frac{p}{2} + \left(1 - \frac{p}{2}\right) \ln \left(1 - \frac{p}{2}\right)\right] \text{ nat/symbol}$$

5.1 设信源  $\begin{bmatrix} X \\ P(X) \end{bmatrix} = \begin{Bmatrix} x_1 & x_2 & x_3 & x_4 & x_5 & x_6 & x_7 \\ 0.2 & 0.19 & 0.18 & 0.17 & 0.15 & 0.1 & 0.01 \end{Bmatrix}$

- (1) 求信源熵  $H(X)$ ;
- (2) 编二进制香农码;
- (3) 计算平均码长和编码效率。

解:

(1)

$$\begin{aligned} H(X) &= -\sum_{i=1}^7 p(x_i) \log_2 p(x_i) \\ &= -(0.2 \times \log_2 0.2 + 0.19 \times \log_2 0.19 + 0.18 \times \log_2 0.18 + 0.17 \times \log_2 0.17 \\ &\quad + 0.15 \times \log_2 0.15 + 0.1 \times \log_2 0.1 + 0.01 \times \log_2 0.01) \\ &= 2.609 \text{ bit/symbol} \end{aligned}$$

(2)

$x_i$	$p(x_i)$	$p_0(x_i)$	$k_i$	码字
$x_1$	0.2	0	3	000
$x_2$	0.19	0.2	3	001
$x_3$	0.18	0.39	3	011
$x_4$	0.17	0.57	3	100
$x_5$	0.15	0.74	3	101
$x_6$	0.1	0.89	4	1110
$x_7$	0.01	0.99	7	1111110

(3)

$$\begin{aligned} \bar{K} &= \sum_i k_i p(x_i) = 3 \times 0.2 + 3 \times 0.19 + 3 \times 0.18 + 3 \times 0.17 + 3 \times 0.15 + 4 \times 0.1 + 7 \times 0.01 \\ &= 3.14 \\ \eta &= \frac{H(X)}{\bar{K}} = \frac{2.609}{3.14} = 83.1\% \end{aligned}$$

5.2 对信源  $\begin{bmatrix} X \\ P(X) \end{bmatrix} = \begin{Bmatrix} x_1 & x_2 & x_3 & x_4 & x_5 & x_6 & x_7 \\ 0.2 & 0.19 & 0.18 & 0.17 & 0.15 & 0.1 & 0.01 \end{Bmatrix}$  编二进制费诺码, 计算编码效率。

解:

$x_i$	$p(x_i)$	编码				码字	$k_i$
$x_1$	0.2	0	0			00	2
$x_2$	0.19		1	0		010	3
$x_3$	0.18			1		011	3
$x_4$	0.17	1	0			10	2
$x_5$	0.15		1	0		110	3
$x_6$	0.1			1	0	1110	4
$x_7$	0.01				1	1111	4

$$\begin{aligned} \bar{K} &= \sum_i k_i p(x_i) = 2 \times 0.2 + 3 \times 0.19 + 3 \times 0.18 + 2 \times 0.17 + 3 \times 0.15 + 4 \times 0.1 + 4 \times 0.01 \\ &= 2.74 \\ \eta &= \frac{H(X)}{\bar{K}} = \frac{2.609}{2.74} = 95.2\% \end{aligned}$$

5.3 对信源  $\begin{bmatrix} X \\ P(X) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 & x_3 & x_4 & x_5 & x_6 & x_7 \\ 0.2 & 0.19 & 0.18 & 0.17 & 0.15 & 0.1 & 0.01 \end{bmatrix}$  编二进制和三进制哈夫曼码，计算

各自的平均码长和编码效率。

解：

二进制哈夫曼码：

$x_i$	$p(x_i)$	编码	码字	$k_i$
$s_6$			1	
$s_5$		0.61	0	
$s_4$		0.39	1	
$s_3$		0.35	0	
$s_2$		0.26	1	
$x_1$	0.2	0	10	2
$x_2$	0.19	1	11	2
$x_3$	0.18	0	000	3
$x_4$	0.17	1	001	3
$x_5$	0.15	0	010	3
$s_1$		0.11	1	
$x_6$	0.1	0	0110	4
$x_7$	0.01	1	0111	4

$$\bar{K} = \sum_i k_i p(x_i) = 2 \times 0.2 + 2 \times 0.19 + 3 \times 0.18 + 3 \times 0.17 + 3 \times 0.15 + 4 \times 0.1 + 4 \times 0.01$$

$$= 2.72$$

$$\eta = \frac{H(X)}{R} = \frac{H(X)}{\bar{K}} = \frac{2.609}{2.72} = 95.9\%$$

三进制哈夫曼码：

$x_i$	$p(x_i)$	编码	码字	$k_i$
$s_3$			1	
$s_2$		0.54	0	
$s_1$		0.26	1	
$x_1$	0.2		2	1
$x_2$	0.19	0	00	2
$x_3$	0.18	1	01	2
$x_4$	0.17	2	02	2
$x_5$	0.15	0	10	2
$x_6$	0.1	1	11	2
$x_7$	0.01	2	12	2

$$\bar{K} = \sum_i k_i p(x_i) = 1 \times 0.2 + 2 \times (0.19 + 0.18 + 0.17 + 0.15 + 0.1 + 0.01)$$

$$= 1.8$$

$$\eta = \frac{H(X)}{R} = \frac{H(X)}{\frac{\bar{K}}{L} \log_2 m} = \frac{2.609}{1.8 \times \log_2 3} = 91.4\%$$

5.4 设信源  $\left[ \begin{matrix} X \\ P(X) \end{matrix} \right] = \left\{ \begin{matrix} x_1 & x_2 & x_3 & x_4 & x_5 & x_6 & x_7 & x_8 \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{4} & \frac{1}{8} & \frac{1}{16} & \frac{1}{32} & \frac{1}{64} & \frac{1}{128} & \frac{1}{128} \end{matrix} \right\}$

- (1) 求信源熵  $H(X)$ ;
- (2) 编二进制香农码和二进制费诺码;
- (3) 计算二进制香农码和二进制费诺码的平均码长和编码效率;
- (4) 编三进制费诺码;
- (5) 计算三进制费诺码的平均码长和编码效率;

解:

(1)

$$H(X) = -\sum_{i=1}^8 p(x_i) \log_2 p(x_i)$$

$$= \frac{1}{2} \times \log_2 2 + \frac{1}{4} \times \log_2 4 + \frac{1}{8} \times \log_2 8 + \frac{1}{16} \times \log_2 16 + \frac{1}{32} \times \log_2 32 + \frac{1}{64} \times \log_2 64 + \frac{1}{128} \times \log_2 128 + \frac{1}{128} \times \log_2 128$$

$$= 1.984 \text{ bit/symbol}$$

(2)

二进制香农码:

$x_i$	$p(x_i)$	$p_a(x_i)$	$k_i$	码字
$x_1$	0.5	0	1	0
$x_2$	0.25	0.5	2	10
$x_3$	0.125	0.75	3	110
$x_4$	0.0625	0.875	4	1110
$x_5$	0.03125	0.9375	5	11110
$x_6$	0.015625	0.96875	6	111110
$x_7$	0.0078125	0.984375	7	1111110
$x_8$	0.0078125	0.9921875	7	1111111

二进制费诺码:

$x_i$	$p(x_i)$	编码						码字	$k_i$	
$x_1$	0.5	0							0	1
$x_2$	0.25	1	0						10	2
$x_3$	0.125		1	0					110	3
$x_4$	0.0625			1	0				1110	4
$x_5$	0.03125		1		0			11110	5	
$x_6$	0.015625				1	0	1	111110	6	
$x_7$	0.0078125					1	0	1111110	7	
$x_8$	0.0078125						1	1111111	7	

(3)

香农编码效率:

$$\bar{K} = \sum_i k_i p(x_i) = \frac{1}{2} \times 1 + \frac{1}{4} \times 2 + \frac{1}{8} \times 3 + \frac{1}{16} \times 4 + \frac{1}{32} \times 5 + \frac{1}{64} \times 6 + \frac{1}{128} \times 7 + \frac{1}{128} \times 7$$

$$= 1.984$$

$$\eta = \frac{H(X)}{R} = \frac{H(X)}{\bar{K}} = \frac{1.984}{1.984} = 100\%$$



费诺编码效率：

$$\overline{K} = \sum_i k_i p(x_i) = \frac{1}{2} \times 1 + \frac{1}{4} \times 2 + \frac{1}{8} \times 3 + \frac{1}{16} \times 4 + \frac{1}{32} \times 5 + \frac{1}{64} \times 6 + \frac{1}{128} \times 7 + \frac{1}{128} \times 7$$

$$= 1.984$$

$$\eta = \frac{H(X)}{R} = \frac{H(X)}{\overline{K}} = \frac{1.984}{1.984} = 100\%$$

(4)

$x_i$	$p(x_i)$	编码				码字	$k_i$
$x_1$	0.5	0				0	1
$x_2$	0.25	1				1	1
$x_3$	0.125	2	0			20	2
$x_4$	0.0625		1			21	2
$x_5$	0.03125		2	0		220	3
$x_6$	0.015625			1		221	3
$x_7$	0.0078125			2	0	2220	4
$x_8$	0.0078125				1	2221	4

(5)

$$\overline{K} = \sum_i k_i p(x_i) = \frac{1}{2} \times 1 + \frac{1}{4} \times 1 + \frac{1}{8} \times 2 + \frac{1}{16} \times 2 + \frac{1}{32} \times 3 + \frac{1}{64} \times 3 + \frac{1}{128} \times 4 + \frac{1}{128} \times 4$$

$$= 1.328$$

$$\eta = \frac{H(X)}{R} = \frac{H(X)}{\overline{K} \cdot \log_2 m} = \frac{1.984}{1.328 \times \log_2 3} = 94.3\%$$

5.5 设无记忆二进制信源  $\begin{bmatrix} X \\ P(X) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0.9 & 0.1 \end{bmatrix}$

先把信源序列编成数字 0, 1, 2, …, 8, 再替换成二进制变长码字, 如下表所示。

(1) 验证码字的可分离性:

(2) 求对应于一个数字的信源序列的平均长度  $\overline{K}_1$ ;

(3) 求对应于一个码字的信源序列的平均长度  $\overline{K}_2$ ;

(4) 计算  $\frac{\overline{K}_2}{\overline{K}_1}$ , 并计算编码效率;

(5) 若用 4 位信源符号合起来编成二进制哈夫曼码, 求它的平均码长  $\overline{K}$ , 并计算编码效率。

序列	数字	二数码字
1	0	1000
01	1	1001
001	3	1010
0001	3	1011
00001	4	1100
000001	5	1101
0000001	6	1110

