

## 《信息论与编码》第五章习题解答

5.1 一个四元对称信源  $\begin{Bmatrix} X \\ p(x) \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} 0 & 1 & 2 & 3 \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} \end{Bmatrix}$ ，再生字符集为  $\hat{X} = \{0, 1, 2, 3\}$ ，其失

真矩阵为，
$$D = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

求  $D_{\min}$  和  $D_{\max}$  及信源的  $R(D)$ 。

[解]

$$\begin{aligned} D_{\min} &= \sum_x p(x) \cdot C_x \\ &= \sum_x p(x) \min_{\hat{x} \in \hat{X}} d(x, \hat{x}) \\ &= 0 \\ D_{\max} &= \min_{x \in \hat{X}} \sum_x p(x) d(x, \hat{x}) \\ &= \frac{3}{4} \end{aligned}$$

显然失真矩阵和信源分布满足如下置换对称

$$\begin{aligned} &\begin{cases} p(1) = 2, & p(2) = 3, & p(3) = 4, & p(4) = 1 \\ s(1) = 2, & s(2) = 3, & s(3) = 4, & s(4) = 1 \end{cases} \\ &\begin{cases} p(1) = 2, & p(2) = 3, & p(3) = 1, & p(4) = 4 \\ s(1) = 2, & s(2) = 3, & s(3) = 1, & s(4) = 4 \end{cases} \\ \text{和} &\begin{cases} p(1) = 4, & p(2) = 3, & p(3) = 2, & p(4) = 1 \\ s(1) = 4, & s(2) = 3, & s(3) = 2, & s(4) = 1 \end{cases} \end{aligned}$$

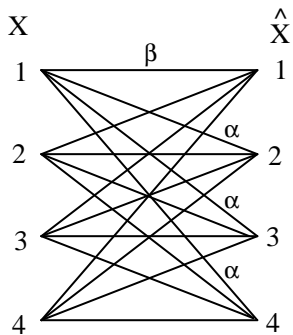
所以由定理 5.3.1，转移概率矩阵具有与失真矩阵相同的对称

$$P = \begin{pmatrix} b & a & a & a \\ a & b & a & a \\ a & a & b & a \\ a & a & a & b \end{pmatrix}$$

其中  $b + 3a = 1$ 。设平均失真为  $D$ ，则

$$\begin{aligned} D &= \sum_{x, \hat{x}} p(x) p(\hat{x} | x) d(x, \hat{x}) \\ &= 3a \end{aligned}$$

因而  $\mathbf{a} = \frac{1}{3}D, \mathbf{b} = 1 - D$ 。相应的转移概率图为如下所示



由于  $P(\hat{X} = 1) = P(\hat{X} = 2)$

$$= P(\hat{X} = 3) = P(\hat{X} = 4) = \frac{1}{4}$$

所以  $H(\hat{X}) = 2 \text{ bit}$  ,

$$H(\hat{X} | X) = \sum_{i=1}^4 P(X = i) H(\hat{X} | X = i)$$

$$= -\mathbf{b} \log \mathbf{b} - 3 \cdot \mathbf{a} \log \mathbf{a}$$

$$= -(1 - D) \log(1 - D) - D \cdot \log \frac{D}{3}$$

于是 
$$R(D) = \begin{cases} 2 + (1 - D) \log(1 - D) + D \log \frac{D}{3}, & 0 \leq D < \frac{3}{4} \\ 0 & D \geq \frac{3}{4} \end{cases}$$

5.2 若某无记忆信源  $\begin{Bmatrix} X \\ p(x) \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \end{Bmatrix}$  , 接收符号  $\hat{X} = \left\{ -\frac{1}{2}, \frac{1}{2} \right\}$  , 其失真矩阵为

$$D = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} , \text{ 求信源的最大失真度和最小平均失真度。}$$

[解] 
$$D_{\min} = \sum_x p(x) \min_{\hat{x} \in \hat{X}} d(x, \hat{x})$$

$$= 1$$

$$D_{\max} = \min_{\hat{x} \in \hat{X}} \sum_x p(x) d(x, \hat{x})$$

$$= \min \left\{ \frac{4}{3}, \frac{4}{3} \right\}$$

$$= \frac{4}{3}$$

5.3 已知信源  $X$  取值范围为  $\{0, 1\}$ ，再生字取值范围为  $\{0, 1, 2\}$ ，设信源输入符号为等概分布，失真函数  $D = \begin{bmatrix} 0 & \infty & 1 \\ \infty & 0 & 1 \end{bmatrix}$ ，求信源率失真函数。

[解] 见书上例题 5.3.3，其中失真矩阵满足置换对称

$$\begin{cases} p(1) = 2, & p(2) = 1, \\ r(1) = 2, & r(2) = 1, & r(3) = 3 \end{cases}$$

5.4 设信源为无记忆，等概分布，取值范围为  $\{0, 1, 2, 3\}$ ，再生字符表为  $\{0, 1, 2, 3, 4, 5, 6\}$ 。失真函数为

$$d(x_i, \hat{x}_j) = \begin{cases} 0 & i = j \\ 1 & i = 0, 1 \text{ 且 } j = 4 \\ 1 & i = 2, 3 \text{ 且 } j = 5 \\ 3 & j = 6, i \text{ 为任意} \\ \infty & \text{其它} \end{cases}$$

求率失真函数  $R(D)$ 。

[解] 
$$D_{\min} = \sum_x p(x) \min_{\hat{x} \in \hat{X}} d(x, \hat{x})$$

$$\begin{aligned} D_{\max} &= \min_{\hat{x} \in \hat{X}} \sum_x p(x) d(x, \hat{x}) \\ &= \min\{\infty, \infty, \infty, \infty, 3\} \\ &= 3 \end{aligned}$$

失真矩阵满足如下置换对称

$$\begin{cases} p(0) = 2, & p(1) = 3, & p(2) = 0, & p(3) = 1 \\ r(0) = 2, & r(1) = 3, & r(2) = 0, & r(3) = 1, & r(4) = 5, & r(5) = 4, & r(6) = 6 \\ p(0) = 1, & p(1) = 0, & p(2) = 3, & p(3) = 2 \\ r(0) = 1, & r(1) = 0, & r(2) = 3, & r(3) = 2, & r(4) = 4, & r(5) = 5, & r(6) = 6 \end{cases}$$

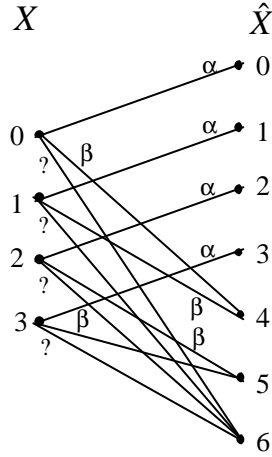
所以转移概率矩阵具有与失真矩阵相同的置换对称。

$$P = \begin{pmatrix} \mathbf{a} & a_1 & a_2 & a_3 & \mathbf{b} & b_1 & \mathbf{g} \\ a_1 & \mathbf{a} & a_3 & a_2 & \mathbf{b} & b_1 & \mathbf{g} \\ a_2 & a_3 & \mathbf{a} & a_1 & b_1 & \mathbf{b} & \mathbf{g} \\ a_3 & a_2 & a_1 & \mathbf{a} & b_1 & \mathbf{b} & \mathbf{g} \end{pmatrix}$$

由于对于使失真  $d(x_i, \hat{x}_j) = \infty$  的  $(x_i, \hat{x}_j)$ ，相应的转移概率必须为零，即  $p(\hat{x}_j | x_i) = 0$ ，所以转移矩阵中  $a_1 = a_2 = a_3 = b_1 = 0$ ，从而转移概率矩阵为

$$P = \begin{pmatrix} \mathbf{a} & 0 & 0 & 0 & \mathbf{b} & 0 & \mathbf{g} \\ 0 & \mathbf{a} & 0 & 0 & \mathbf{b} & 0 & \mathbf{g} \\ 0 & 0 & \mathbf{a} & 0 & 0 & \mathbf{b} & \mathbf{g} \\ 0 & 0 & 0 & \mathbf{a} & 0 & \mathbf{b} & \mathbf{g} \end{pmatrix}$$

相应的转移概率图为：



其中  $\mathbf{a} + \mathbf{b} + \mathbf{g} = 1$  ,  $\mathbf{a}, \mathbf{b}, \mathbf{g} \in [0,1]$

平均失真  $D = \frac{1}{4}[2\mathbf{b} + 2\mathbf{b} + 12\mathbf{g}] = \mathbf{b} + 3\mathbf{g}$

由于  $H(X) = 2$  bit

$$H(X | \hat{X} = 0) = H(X | \hat{X} = 1) = H(X | \hat{X} = 2) = H(X | \hat{X} = 3) = 0$$

$$H(X | \hat{X} = 4) = H(X | \hat{X} = 5) = 1 \text{ bit}$$

$$H(X | \hat{X} = 6) = 2 \text{ bit}$$

$$P(\hat{X} = 0) = P(\hat{X} = 1) = P(\hat{X} = 2) = P(\hat{X} = 3) = \frac{\mathbf{a}}{4}$$

$$P(\hat{X} = 4) = P(\hat{X} = 5) = \frac{\mathbf{b}}{2}$$

$$P(\hat{X} = 6) = \mathbf{g}$$

所以  $H(X | \hat{X}) = \mathbf{b} + 2\mathbf{g}$

$$\begin{aligned} \text{因此 } R(D) &= \min_{\substack{\mathbf{a} + \mathbf{b} + \mathbf{g} = 1 \\ \mathbf{a} + 3\mathbf{g} = D \\ \mathbf{a}, \mathbf{b}, \mathbf{g} \in [0,1]}} \{H(X) - H(X | \hat{X})\} \\ &= \min_{\substack{\mathbf{a} + \mathbf{b} + \mathbf{g} = 1 \\ \mathbf{a} + 2\mathbf{g} = D \\ \mathbf{a}, \mathbf{b}, \mathbf{g} \in [0,1]}} \{2 - \mathbf{b} - 2\mathbf{g}\} \end{aligned}$$

当  $0 \leq D \leq 1$  时

$$\begin{cases} a + b + g = 1 \\ b + 3g = D \\ a, b, g \in [0, 1] \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} b = D - 3g \geq 0 \\ a = 1 - b - g = 1 - D + 2g \geq 0 \\ g \geq 0 \end{cases}$$

所以 
$$R(D) = \min_{\substack{b=D-3g \geq 0 \\ a=1-D+2g \geq 0 \\ g \geq 0}} \{2 - D + g\}$$

$$= (2 - D) \text{ bit}$$

当  $1 \leq D \leq 3$  ,

$$\begin{cases} a + b + g = 1 \\ b + 3g = 0 \\ a, b, g \in [0, 1] \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} b = D - 3g \geq 0 \\ a = 2g - D + 1 \geq 0 \\ g \geq 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} g \leq \frac{D}{3} \\ g \geq \frac{D-1}{2} \end{cases}$$

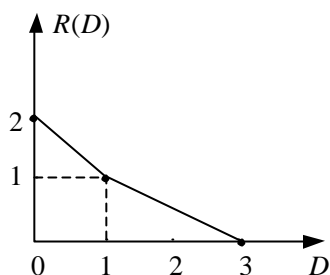
所以 
$$R(D) = \min_{\substack{b=D-3g \geq 0 \\ g \geq \frac{D-1}{2}}} \{2 - D + g\}$$

$$= \frac{(3 - D)}{2} \text{ bit}$$

所以

$$R(D) = \begin{cases} (2 - D) & 0 \leq D \leq 1 \\ (3 - D)/2 & 1 \leq D \leq 3 \\ 0 & D > 3 \end{cases}$$

相应的率失真曲线为：



5.6 设某二元源  $\begin{Bmatrix} U \\ p(u) \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} u_1 & u_2 \\ 0.5 & 0.5 \end{Bmatrix}$  , 失真矩阵为  $D = \begin{Bmatrix} 0 & 2 \\ 1 & 0 \end{Bmatrix}$  , 求  $D_{\min}$  ,  $D_{\max}$  和

$R(D)$  。

[解]

$$\begin{aligned} D_{\min} &= 0 \\ D_{\max} &= \min_{\hat{x} \in \hat{C}} \sum_x p(x) d(x, \hat{x}) \\ &= \min\{1, 0.5\} \\ &= 0.5 \end{aligned}$$

下面我们采用参数方程求解率失真函数。

根据定理 5.4.1 , 假设  $p^*(\hat{x}) > 0$  ,  $\forall \hat{x} \in \hat{X}$  则

$$q^*(\hat{x} | x) = I(x) p^*(x) e^{sd(x, \hat{x})}$$

上式二边乘  $p(x)$  , 并对  $x$  求和得到

$$p^*(\hat{x}) = p^*(x) \sum_{x \in X} I(x) p(x) e^{sd(x, \hat{x})}$$

所以 
$$\sum_{x \in X} I(x) p(x) e^{sd(x, \hat{x})} = 1 \quad , \quad \forall \hat{x} \in \hat{X}$$

其中 
$$I(x) = \left[ \sum_{\hat{x} \in \hat{X}} p^*(\hat{x}) e^{sd(x, \hat{x})} \right]^{-1}$$

设  $u(x) = I(x) \cdot p(x)$  , 则对本题参数

$$u(0) + u(1) \cdot e^s = 1$$

$$u(0) \cdot e^{2s} + u(1) = 1$$

解出 
$$u(0) = \frac{1 - e^{-s}}{1 - e^{3s}}$$

$$u(1) = \frac{1 - e^{-2s}}{1 - e^{3s}}$$

由于 
$$\frac{1}{I(x)} = \frac{p(x)}{u(x)}$$

所以 
$$p^*(0) + p^*(1) e^{2s} = \frac{1 - e^{3s}}{2(1 - e^s)}$$

$$p^*(0) e^s + p^*(1) = \frac{1 - e^{3s}}{2(1 - e^{2s})}$$

解出：

$$p^*(0) = \frac{1 - 2e^{2s} + e^{3s}}{2(1 - e^{2s})(1 - e^s)}$$

$$p^*(1) = \frac{1 - 2e^s + e^{3s}}{2(1 - e^{2s})(1 - e^s)}$$

$$I(0) = \frac{2(1 - e^s)}{1 - e^{3s}}$$

$$I(1) = \frac{2(1 - e^{2s})}{1 - e^{3s}}$$

把  $p^*(x)$ ,  $p(x)$ ,  $I(x)$  代入率失真函数的参数表示式

$$\begin{aligned} D_s &= \sum_x \sum_{\hat{x}} I(x) \cdot p(x) \cdot p^*(x) \cdot e^{s d(x, \hat{x})} \cdot d(x, \hat{x}) \\ &= I(0) \cdot p^*(1) \cdot e^{2s} + 0.5 \cdot I(1) \cdot p^*(0) \cdot e^s \\ R_s &= s \cdot D_s + 0.5 \cdot [\log I(0) + \log I(1)] \end{aligned}$$

其中参数  $s < 0$ 。

5.7 设信源  $\begin{Bmatrix} X \\ p(x) \end{Bmatrix} = \begin{Bmatrix} x_1 & x_2 \\ p & 1-p \end{Bmatrix}$  ( $p < \frac{1}{2}$ )，其失真度为 Hamming 失真度，试问当允许

平均失真度  $D = \frac{1}{2}p$  时，每个信源符号平均最少需要几个二进制符号表示？

[解] 由于率失真函数为

$$R(D) = \begin{cases} H(p) - H(D) & 0 \leq D \leq p < \frac{1}{2} \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$$

当  $D = \frac{p}{2}$  时，最低码率不能低于

$$R(D = \frac{p}{2}) = H(p) - H\left(\frac{p}{2}\right) \text{ bit/符号}$$

5.8 令  $X \sim N(0, \mathbf{s}^2)$ ，失真度量为平方误差失真函数。请证明最佳 1 比特量化的再生点为  $\pm \sqrt{\frac{2}{p}} \mathbf{s}^2$ ；1 比特量化的平均失真为  $\frac{p-2}{p} \mathbf{s}^2$ 。与高斯随机变量的失真率函数  $D = \mathbf{s}^2 \cdot 2^{-2R}$  比较，试说明为什么有这样的差异？

[解] 由对称性，1 比特最佳量化的再生电平设为  $\pm \hat{x}$ ， $\hat{x} > 0$ ，于是量化误差为

$$E = E[(X - \hat{x})^2] = \int_0^\infty (x - \hat{x})^2 \frac{1}{\sqrt{2p\mathbf{s}}} \exp\left\{-\frac{x^2}{2\mathbf{s}^2}\right\} dx$$

由 
$$\frac{d}{d\hat{x}} E[(X - \hat{x})^2] = -2 \int_0^\infty (x - \hat{x}) \frac{1}{\sqrt{2p\mathbf{s}}} \exp\left\{-\frac{x^2}{2\mathbf{s}^2}\right\} dx = 0$$

解出最佳量化电平为

$$\hat{X} = \sqrt{\frac{2}{p}} \mathbf{s}$$

这时量化误差为

$$\begin{aligned} E &= \int_0^\infty \left(x - \sqrt{\frac{2}{p}} \mathbf{s}\right)^2 \cdot \frac{1}{\sqrt{2p\mathbf{s}}} \cdot \exp\left\{-\frac{x^2}{2\mathbf{s}^2}\right\} dx \\ &= \frac{p-2}{p} \mathbf{s}^2 \end{aligned}$$

从失真率函数  $D = \mathbf{s}^2 \cdot 2^{-2R}$  可知，当  $R=1$  时，最小失真为

$$E = \mathbf{s}^2 / 4 < \frac{p-2}{p} \mathbf{s}^2$$

这个性能上的差异是由于最佳 1 比特量化的编码是仅采用了长度为 1 的压缩编码，而由率失真函数得出的是在保持码率  $R = 1$  比特条件下，码长可以任意长时的最佳量化。