1.(每题 4 分, 共 8 分) 选择题 (多选题)

(a) 设 X,Y,Z 为离散随机变量,U,V 为连续随机变量,则以下等式或不等式正确的是 (AB)

$$(A)H(g(X)) \leqslant H(X)$$

 (B) 若 X,Y 独立,则有 $H(XY) = H(X) + H(Y)$
 $(C)h(U) \geqslant I(U;V)$
 $(D)I(X;Y|Z) \leqslant I(X;Y)$

解析:

(A) 正确. 为了比较二者的关系,我们首先要在二者之间建立联系,即考察二者的联合 H(X,g(X)). 我们对联合熵 H(X,g(X)) 尝试**两种不同方式的分解**,进而可以建立 H(X) 和 H(g(X)) 的联系.

第一种分解

$$H(X, g(X)) \stackrel{(a)}{=} H(X) + H(g(X) \mid X)$$
$$\stackrel{(b)}{=} H(X)$$

第二种分解

$$H(X, g(X)) \stackrel{(c)}{=} H(g(X)) + H(X \mid g(X))$$

$$\geqslant H(g(X))$$

其中

- (a) 由熵的链式法则可知.
- (b) 由于给定了 X = x 后, g(X) = g(x) 为定值, 所以条件熵为 0.
- (c) 由熵的链式法则可知.
- (d) 由于条件熵非负. 等号成立条件为: g(x) 为可逆映射.

由上述讨论可知

$$H(g(X)) \leq H(X)$$

可得结论正确.

(B) 正确. 设两个统计独立的信源 X 和 Y 的信源空间分别为

$$[X \cdot P] : \begin{cases} X : a_1 & a_2 & \cdots & a_r \\ P(X) : p_1 & p_2 & \cdots & p_r \end{cases}$$

其中
$$0 \leqslant p_i \leqslant 1 (i = 1, 2, ..., r)$$
, $\sum_{i=1}^r p_i = 1$.

$$[Y \cdot P] : \begin{cases} Y : b_1 b_2 \cdots b_s \\ P(Y) : q_1 q_2 \cdots q_s \end{cases}$$

其中
$$0 \leqslant q_j \leqslant 1 (j = 1, 2, \dots, s), \sum_{i=1}^{s} q_j = 1.$$

若信源 X 和 Y 同时发出各自的符号,则构成联合信源 (XY),其符号表为

$$(XY): \{(a_ib_j) (i = 1, 2, \dots, r; j = 1, 2, \dots, s)\}$$

概率分布为

$$p(a_ib_j) = p(a_i) p(b_j) = p_iq_j \quad (i = 1, 2, ..., r; j = 1, 2, ..., s)$$

满足

$$\sum_{i=1}^{r} \sum_{j=1}^{s} p(a_i b_j) = \sum_{i=1}^{r} \sum_{j=1}^{s} p(a_i) p(b_j) = \sum_{i=1}^{r} \sum_{j=1}^{s} p_i q_j = 1$$

所以有

$$H(XY) = -\sum_{i=1}^{r} \sum_{j=1}^{s} p(a_{i}b_{j}) \log p(a_{i}b_{j})$$

$$= -\sum_{i=1}^{r} \sum_{j=1}^{s} p_{i}q_{j} \log p_{i}q_{j}$$

$$= -\sum_{i=1}^{r} \sum_{j=1}^{s} p_{i}q_{j} \log p_{i} - \sum_{i=1}^{r} \sum_{j=1}^{s} p_{i}q_{j} \log q_{j}$$

$$= \sum_{j=1}^{s} q_{j} \left\{ -\sum_{i=1}^{r} p_{i} \log p_{i} \right\} + \sum_{i=1}^{r} p_{i} \left\{ -\sum_{j=1}^{s} q_{j} \log q_{j} \right\}$$

$$= \sum_{j=1}^{s} q_{j}H(p_{1}, p_{2}, \dots, p_{r}) + \sum_{i=1}^{r} p_{i}H(q_{1}, q_{2}, \dots, q_{s})$$

$$= \sum_{j=1}^{s} q_{j}H(X) + \sum_{i=1}^{r} p_{i}H(Y)$$

$$= H(X) + H(Y)$$

所以命题成立. 实际上,这个命题叫做熵函数可加性定理. 熵函数的可加性表明, 由两个相互统计独立的离散信源 X 和 Y 构成的联合信源 (XY) 的熵,等于信源 X 和 Y 各自熵之和. 联合信源 (XY) 每发一个消息所能提供的平均信息量, 等于信源 X 和 Y

各自发一个符号提供的平均信息量之和 (当 X 和 Y 不统计独立, 相互间存在统计依赖 关系时, 熵函数的可加性同样成立). 熵函数的可加性的数学意义是**. 两个熵函数之和仍然是一个熵函数**.

- (C) 错误. 反例: U 为 $[0, \frac{1}{2}]$ 上的均匀分布, $h(U) = \log \frac{1}{2} = -1$ 比特,对于 V 服从任意分布,都有 $I(U; V) \ge 0$. 所以命题错误.
- (D) 错误." 条件使得互信息减少" 这一结论是有成立条件的,要求 $X \to Y \to Z$ 构成马尔可夫链. 若对于一般的情形,存在 X,Y,Z 使得 $I(X;Y|Z) \geqslant I(X;Y)$.

考虑 X,Y 独立情况下,I(X;Y)=0. 记 Z=X+Y,有

$$I(X; Y \mid Z) = H(X \mid Z) - H(X \mid Y, Z) = H(X \mid Z) \ge 0$$

若 Y 不是常量,则可以进一步得 $I(X;Y \mid Z) > I(X;Y) = 0$.

(b) 以下 D 元字母表上的码字长度符合即时码要求的是 (ACD)

解析:

(A) 记 $S = \sum_{k=2}^{n} 2^{-k} (k-1)$,乘以 1/2 后错位相减可得

$$S - \frac{1}{2}S = \sum_{k=2}^{n} 2^{-k} - \frac{n-1}{2^{n+1}}$$

即

$$S = 1 - \frac{n+1}{2^n} \leqslant 1$$

所以符合即时码要求. (B)

$$2^{-1} + 2^{-3} \times 3 + 2^{-4} + 2^{-5} + 2^{-6} \times 3 > 2^{-1} + 2^{-3} \times 3 + 2^{-4} + 2^{-4} = 2^{-1} + 2^{-3} \times 4 = 1$$

(C)

$$3^{-1} + 3^{-2} \times 2 + 3^{-3} \times 3 + \dots < 3^{-1} + 3^{-2} \times 2 + 3^{-3} \times 3 + < 3^{-4} \times 27 = 1$$

(D)
$$4^{-1} \times 3 + 4^{-2} \times 2 + 4^{-3} \times 3 + 4^{-4} < 4^{-1} \times 3 + 4^{-2} \times 3 + 4^{-3} \times 4 = 1$$

2.(每题 4 分, 共 8 分) 判断题 (若判断为对, 简要说明或证明; 若判断为错, 简要说明或举出反例)

(a) 假设随机变量 X, Y 和 Z, W 构成如下的马尔科夫链

$$X \to Y \to (Z, W), \ \mathbb{H} p(x, y, z, w) = p(x)p(y \mid x)p(z, w \mid y)$$

则有

$$I(X;Z) + I(X;W) \leqslant I(X;Y) + I(Z;W)$$

(b) 给定一个概率分布 $(p_1, p_2, ..., p_n)$ 和一个整数 $m(0 \le m \le n)$. 定义 $q_m = 1 - \sum_{i=1}^m p_i$,则有

$$H(p_1, p_2, \dots, p_n) \leq H(p_1, p_2, \dots, p_m, q_m) + q_m \log(n - m)$$

(a) 对.

证明:

由数据处理不等式知

$$I(X;Y) \geqslant I(X;(Z,W))$$

于是有

$$\begin{split} I(X:Y) + I(Z;W) - I(X;Z) - I(X;W) \\ &\geqslant I(X:Z,W) + I(Z;W) - I(X;Z) - I(X;W) \\ &= H(Z,W) + H(X) - H(X,W,Z) + H(W) + H(Z) - H(W,Z) \\ &= -H(X,W,Z) + H(X,Z) + H(X,W) - H(X) \\ &= H(W \mid X) - H(W \mid X,Z) \\ &= I(W;Z \mid X) \\ &\geqslant 0 \end{split}$$

(b) 对.

证明:

要证明

$$H(p_1, p_2, \dots, p_n) \leq H(p_1, p_2, \dots, p_m, q_m) + q_m \log(n - m)$$

即证明

$$-\sum_{i=1}^{n} p_i \log p_i \leqslant -\sum_{i=1}^{m} p_i \log p_i + q_m \log q_m + q_m \log(n-m)$$

即只需证明

$$-\sum_{i=m+1}^{n} p_i \log p_i \leqslant q_m \log q_m + q_m \log(n-m)$$

构造概率分布

$$(r_1, r_2, \dots, r_{n-m}) = \left(\frac{p_{m+1}}{q_m}, \dots, \frac{p_n}{q_m}\right)$$

由熵的极值性可知, 当 $r_1 = r_2 = \cdots = r_{n-m}$ 时, 有

$$H\left(r_{1}, r_{2}, \dots, r_{n-m}\right) \leqslant \log |n - m|$$

即

$$-\sum_{i=m+1}^{n} \frac{p_i}{q_m} \log \frac{p_i}{q_m} \leqslant \log|n-m|$$

即

$$-\sum_{i=m+1}^{n} p_{i} \log p_{i} + \sum_{i=m+1}^{n} \log q_{m} \leqslant q_{m} \log |n-m|$$

即

$$-\sum_{i=m+1}^{n} p_i \log p_i \leqslant q_m \log q_m + q_m \log(n-m)$$

所以命题得证,即

$$H(p_1, p_2, \dots, p_n) \leq H(p_1, p_2, \dots, p_m, q_m) + q_m \log(n - m)$$

其中等号成立条件为

$$p_{m+1} = p_{m+2} = \ldots = p_n$$

- 3.(每题 4 分, 共 16 分) 填空题
- (a) 有三个二元离散随机变量 X,Y,Z,若要使得 I(X;Y)=1 bit, $I(X;Y\mid Z)=0$ bit,则 X,Y,Z 的联合概率分布为_______.
- (b) 给定连续随机变量 X、Y, 服从分布 $\mathcal{N}(\mu_x, \mu_y, \sigma_x^2, \sigma_y^2, 0)$. 设 U = X + Y, V = X Y, 则互信息 I(U; V) =_______ .
- (c) 考虑随机变量 X,取 6 个值 $\{A,B,C,D,E,F\}$,其概率依次为 0.5,0.25,0.1,0.05,0.05 和 0.05. 构造该随机变量的四元哈夫曼码 (字母表由 4 个元素构成,例如 a,b,c,d). 其期望长度为______.
- (d) 设一有线电话信道,带宽限制在 $200 \sim 3600 Hz$,信噪比为 $\frac{P}{N_0} = 1000$,则该信道的信道容量为

答案: (a)
$$p(X = i, Y = j, Z = k) = p(X = 1 - i, Y = 1 - j, Z = 1 - k) = \frac{1}{2}$$
.

(b)log $\frac{\sigma_x^2 + \sigma_y^2}{\sigma_x \sigma_y}$ — 1.(c)1.15 四进制信息单位.(d)381 比特/秒. 解析:

(a) 由于

$$I(X;Y) = H(X) - H(X \mid Y) \le H(X) \le \log |\mathcal{X}| = 1$$
比特

所以可知, 等号取到, 则有

$$H(X) = 1$$
比特 $H(X \mid Y) = 0$

即 X 为均匀分布 $(p(X=0)=p(X=1)=\frac{1}{2})$,且给定 Y 时 X 确定,对于二元分 布即 Y=X 或者 Y=-X. 第二个互信息等式,有互信息为 0 的意义可知,给定 Z 的时候 X,Y 独立. 但是我们由第一个等式分析得到,二者给定一个另一个就唯一确定,那么独立只可能是一种情形,即给定 Z 的时候,X,Y 都为确定量 $(p(x,y\mid z)=p(x\mid z)p(y\mid z)=1)$.

综上所述, 可得满足题意的概率分布为

$$p(X = i, Y = j, Z = k) = p(X = 1 - i, Y = 1 - j, Z = 1 - k) = \frac{1}{2}$$

(b) 首先根据联合概率密度函数可以分析得到 $X \sim \mathcal{N}(m_x, \sigma_x^2)$, $Y \sim \mathcal{N}(m_y, \sigma_y^2)$, X, Y 独立. 则可知 $U = X + Y \sim \mathcal{N}(m_x + m_y, \sigma_x^2 + \sigma_y^2)$, $V = X - Y \sim \mathcal{N}(m_x - m_y, \sigma_x^2 + \sigma_y^2)$. 特别要注意的是,正态分布的差的分布中,均值为二者均值之差,方差为二者之和.

于是可得

$$h(U) = h(V) = \frac{1}{2} \left[\log 2\pi e (\sigma_x^2 + \sigma_y^2) \right]$$
 比特

利用互信息的分解式

$$I(U; V) = h(U) + h(V) - h(U, V) = \left[\log 2\pi e(\sigma_x^2 + \sigma_y^2)\right] - h(U, V)$$

这时我们需要用到线性变换对于微分熵的影响这一性质. 我们在前面有介绍过

$$h(A\boldsymbol{X}) = h(\boldsymbol{X}) + \log|A|$$

对于本题,有

$$\left(\begin{array}{c} U \\ V \end{array}\right) = \left(\begin{array}{cc} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{array}\right) \left(\begin{array}{c} X \\ Y \end{array}\right)$$

其中

$$A = \left(\begin{array}{cc} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{array}\right)$$

其行列式为 |A|=2. 进而可得

$$h(U,V) = h(X,Y) + \log 2 = h(X) + h(Y) + 1 = \frac{1}{2} \left[\log 2\pi e(\sigma_x^2) \right] + \frac{1}{2} \left[\log 2\pi e(\sigma_y^2) \right] + 1$$
比特 所以可得,互信息为

$$\begin{split} I(U;V) &= h(U) + h(V) - h(U,V) \\ &= \left[\log 2\pi e(\sigma_x^2 + \sigma_y^2)\right] - \left[\frac{1}{2}\left[\log 2\pi e(\sigma_x^2)\right] + \frac{1}{2}\left[\log 2\pi e(\sigma_y^2)\right] + 1\right] \\ &= \log\frac{\sigma_x^2 + \sigma_y^2}{\sigma_x\sigma_y} - 1 \quad 比特 \end{split}$$

(c) 四元哈夫曼编码,首先检查是否需要添加零概率项.

$$|\mathcal{X}| = 6 = 1 + k(4 - 1)$$

解得 1 < k = 5/3 < 2. 即无整数解 k. 所以需要添加零概率项. 零概率项个数为

$$2 \times (4-1) + 1 - 6 = 1$$

加入 1 个零概率项 G 后构造四元哈夫曼码树进行编码.

期望码长为

$$1 \times (0.5 + 0.25 + 0.1) + 2 \times (0.05 + 0.05 + 0.05) = 1.15$$
 四进制信息单位

(d) 有限带宽信道容量计算公式

$$C = W \log \left(1 + \frac{P}{N_0 W} \right)$$
 比特/ 秒

由题意知,W = 3600 - 200 = 3400Hz, $P/N_0 = 1000$. 代入可得

$$C = 3400 \log \left(1 + \frac{1000}{3400} \right) = 381$$
 比特/ 秒

 $4.(10 \, \text{分})$ 随机变量 X, Y 的取值分别为 x_1, x_2, \ldots, x_m 和 y_1, y_2, \ldots, y_n . 设 Z = X + Y.

- (1) 如果 $X \setminus Y$ 独立, 证明 $H(Y) \leq H(Z)$ 和 $H(X) \leq H(Z)$.
- (2) 请给出一个例子, 使得 H(X) > H(Z) 且 H(Y) > H(Z).
- (3) 说明在什么条件下,熵的和等于和的熵,即 H(Z) = H(X) + H(Y). 解析:
- (1) 这两条结论是对称的,只需要讨论其中一个. 我们不妨讨论第一条结论. 为了证明这条结论,我们要考虑如何将 H(Z) = H(X+Y) 和 H(Y) 建立联系. 根据题目中给的条件,由 X,Y 独立,有 $H(Y) = H(Y \mid X)$. 这样,利用这一条件,待证明的结论可以等价写作 $H(Y \mid X) \leq H(Z)$. 由随机变量熵的性质,我们考虑使用"条件使得熵减少"来完成不等式的放缩. 由此出发,我们考虑证明 $H(Y \mid X) = H(Z \mid X)$.

由
$$Z = X + Y$$
 知, $p(Z = z \mid X = x) = p(Y = z - x \mid X = x)$. 进而,

$$H(Z \mid X) = \sum_{x} p(x)H(Z \mid X = x)$$

$$= -\sum_{x} p(x) \sum_{z} p(Z = z \mid X = x) \log p(Z = z \mid X = x)$$

$$= \sum_{x} p(x) \sum_{y} p(Y = z - x \mid X = x) \log p(Y = z - x \mid X = x)$$

$$= \sum_{x} p(x)H(Y \mid X = x)$$

$$= H(Y \mid X).$$

这样,我们可得

$$H(Y) = H(Y \mid X) = H(Z \mid X) \leqslant H(Z)$$

另一条对称的结论同理可得.

(2) 这种举例子的问题,一种常用的策略是让 Z = X + Y 为常量,这样由熵的非负性即可得到要满足的条件. 具体地,例如

$$X = -Y = \begin{cases} 1, & p = 1/2 \\ 0, & p = 1/2 \end{cases}$$

H(X) = H(Y) = 1 比特, 而 H(Z) = H(X + Y) = 0 比特.

(3) 由熵的性质可知

$$H(X,Y) = H(X,X+Y) = H(X+Y) + H(X \mid X+Y) \geqslant H(X+Y)$$

和

$$H(X,Y) = H(X) + H(Y \mid X) \leqslant H(X) + H(Y)$$

这样, 我们通过 H(X,Y) 建立了 H(X+Y) 和 H(X)+H(Y) 之间的联系

$$H(Z) \leqslant H(X,Y) \leqslant H(X) + H(Y)$$

我们考察两个不等式的取等条件,即可得到本题的答案. 对于第一个不等式,等号成立条件是 $H(X \mid X + Y) = 0$,即给定了 X + Y 的取值后 X 为定值,也就是 Y 为常量. 对于第二个不等式,等号成立条件是 $H(Y \mid X) = H(Y)$,即 X、Y 独立. 结合两个条件可得,H(Z) = H(X) + H(Y) 的成立条件为: X、Y 中至少一个为常量. $5.(8\ \mathcal{D})$ 一只小鸟在 $3\times3\times3$ 的立方体迷宫中迷失了. 这只鸟在相互邻接的房间之间,从这个房间穿过墙飞到那个房间的概率是相同的. 例如,角落边的房间有 3 个出口. 求此随机过程的熵率.

解析:

加权图上的随机移动问题. 首先建立模型,并计算 W_i 和 W.

中心: $W_1 = 6$.

面中心: $W_{2_i} = 5(j = 1, 2, \dots, 6)$.

棱的中点: $W_{3_i} = 4(j = 1, 2, ..., 12)$.

顶点: $W_{4i} = 3(j = 1, 2, ..., 8)$.

所以 $2W = \sum W_i = 108$. 则可得平稳分布

$$\mu_1 = \frac{6}{108} = \frac{1}{18}$$

$$\mu_{2j} = \frac{5}{18} (j = 1, 2, \dots, 6)$$

$$\mu_{3j} = \frac{1}{27} (j = 1, 2, \dots, 12)$$

$$\mu_{4j} = \frac{1}{36} (j = 1, 2, \dots, 8)$$

即平稳分布为

$$\boldsymbol{\mu} = \left(\frac{1}{18}, \frac{5}{18}, \frac{5}{18}, \frac{5}{18}, \frac{5}{18}, \frac{5}{18}, \frac{5}{18}, \frac{5}{18}, \frac{1}{27}, \frac{1}{$$

进而,利用结论

$$H\left(\cdots,\frac{W_{ij}}{2W},\cdots\right)-H\left(\cdots,\frac{W_{i}}{2W},\cdots\right)$$

结合前述分析可得

$$H(\mathcal{X}) = \log(108) + 8\left(\frac{3}{108}\log\frac{3}{108}\right) + 12\left(\frac{4}{108}\log\frac{4}{108}\right) + 6\left(\frac{5}{108}\log\frac{5}{108}\right) + 1\left(\frac{6}{108}\log\frac{6}{108}\right)$$
$$= 2.03$$
 比特

 $6.(10\ eta)$ 考虑哈夫曼编码问题. 假定消息的概率分布以递减的顺序给出 $p_1 > p_2 > \cdots > p_m$.

- (a) 证明:对任意的二元哈夫曼码,如果最可能出现的消息字符的概率 $p_1 > 2/5$,则该字符分配的码字长度必为 1.
- (b) 对任意的二元哈夫曼码,如果最可能出现的消息字符的概率 $p_1 < 1/3$,则该字符分配的码字长度必超过 1. 证明:
- (a) 反证法. 假设分配给 p_1 的码字长度 $l_1 \ge 2$. 设 p_1 对应的码字以 00 开头,并以 C_x 表示以 x 开头的码字,由题意知 C_{00} 出现的概率大于 2/5,则 C_{01} , C_{10} , C_{11} (按出现概率由高到低排列) 出现的概率和小于 3/5. 其中 C_{10} , C_{11} 出现的概率小于 2/5(否则无法满足 C_{01} 出现概率比 C_{10} , C_{11} 出现的概率大). 此时将 00x 换成 1x, 1x 换成 00x, 这样使得平均码长减少. 但是我们知道哈夫曼码是最优码,则这个改进与假设相矛盾,所以 $l_1 = 1$.
- (b) 反证法. 假设分配给 p_1 的码字长度 $l_1 = 1$. 设 p_1 对应的码字以 0 开头,并以 C_x 表示以 x 开头的码字,由题意知 C_0 出现的概率小于 $1/3.C_{10},C_{11}$ 两个集合出现概率和大于 2/3,则其中必有一个集合概率大于 1/3,设为 C_{10} . 在此情况下,将 0x 换为 10x,将 10x 换为 0x,这样使得平均码长减少. 但是我们知道哈夫曼码是最优码,则这个改进与假设相矛盾,所以 $l_1 \ge 2$.

遇到这道题的时候,我通过构造码树进行反证.我觉得构造码树会更直观一些.下面分享我的做法.

(a) 反证法. 我们考虑码树构造过程,并且只考虑最后 3 次组合情况. 这样做是合理的,因为我们要讨论分配给 p_1 的码字长度,希望证明它不会超过 1,那我们的反证法就是说明其为 2 时矛盾,而这样在码树中码元组合的时候只和最后 3 次组合有关.

概率
$$p_1 \quad p'_1 \quad p'_1 \quad 1$$

$$p'_2 \quad p_1 \quad p''_1 \quad p''_1 \quad p''_3 \quad p'_2 \quad p'_4$$

由构造过程知

$$p_3' + p_4' > p_1 > \frac{2}{5}$$

则

$$p_2' = 1 - (p_3' + p_4') - p_1 < 1 - \frac{2}{5} - \frac{2}{5} = \frac{1}{5}$$

又 $p_2' > p_3' > p_4'$,则

$$p_3' + p_4' < 2 \times p_2' < \frac{2}{5}$$

则矛盾. 所以分配给 p_1 的码字长度小于 2, 即为 1.

(b) 反证法. 类似上面的分析,构造码树讨论最后三次组合,寻找矛盾. 由于我们假设分配给 p_1 的码字长度为 1,则说明在概率合并的时候它除了最后一次以外,没有参与合并. 则说明

$$p_1 > p_2', \quad p_1 > (p_3' + p_4')$$

于是有

$$p_1 + p_2' + (p_3' + p_4') < 3 \times p_1 < 3 \times \frac{1}{3} = 1$$

则矛盾. 所以分配给 p_1 的码字长度必超过 1.

- 7. (12 分) 考虑串联信道和并联信道的信道容量.
 - (a) 考虑 n 个完全相同的独立二元对称信道串联,如图所示.

$$X_0 \rightarrow \boxed{\text{BSC}} \rightarrow X_1 \rightarrow \cdots \rightarrow X_{n-1} \rightarrow \boxed{\text{BSC}} \rightarrow X_n$$

其中每个信道的原始误差概率为p,证明该串联信道等价于一个二元对称信道,具有误差概率

$$p^* = \frac{1}{2} \left(1 - \left(1 - 2p \right)^n \right)$$

(b) 已知信道的转移概率矩阵为

$$P = \begin{bmatrix} P_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & P_2 & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & P_N \end{bmatrix}$$

其中 P_1, P_2, \ldots, P_N 是 N 个离散信道的信道矩阵. 令 C_1, C_2, \ldots, C_N 表示 N 个离散信道的容量. 求该信道的容量. 解:

(a) 每个二元对称信道的转移概率矩阵为

$$A = \left[\begin{array}{cc} 1 - p & p \\ p & 1 - p \end{array} \right]$$

则串联后的信道转移概率矩阵 $A^* = A^n$. 为了求解矩阵的 n 次幂,我们首先对矩阵

进行对角化 (在8.1.6 节中详细介绍了矩阵对角化的方法). 这里直接给出结果

$$A = T^{-1} \left[\begin{array}{cc} 1 & 0 \\ 0 & 1 - 2p \end{array} \right] T$$

其中

$$T = \left[\begin{array}{cc} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{array} \right]$$

于是有

$$A_n = A^n$$

$$= T^{-1} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & (1-2p)^n \end{bmatrix} T$$

$$= \begin{bmatrix} \frac{1}{2} (1 + (1-2p)^n) & \frac{1}{2} (1 - (1-2p)^n) \\ \frac{1}{2} (1 - (1-2p)^n) & \frac{1}{2} (1 + (1-2p)^n) \end{bmatrix}$$

从转移概率矩阵中可得

$$p^* = \frac{1}{2} \left(1 - \left(1 - 2p \right)^n \right)$$

(b) 由转移概率矩阵可知,该信道可以描述为 N 个离散信道 P_1, P_2, \ldots, P_N 的并联,其中任意两个信道的输入输出字母表交集为 ϕ . 所以,问题可以描述为: 求解并联信道的信道容量.

我们首先讨论两个信道并联的问题. 第一个信道的输入字母表为 \mathcal{X}_1 ,输出字母表为 \mathcal{Y}_1 ;第二个信道的输入字母表为 \mathcal{X}_2 ,输出字母表为 \mathcal{Y}_2 ;其中 \mathcal{X}_1 和 \mathcal{X}_2 交集为空, \mathcal{Y}_1 和 \mathcal{Y}_2 交集也为空 (就是两个"完全独立"的信道按照某一概率分布将输入组合在一起). 记第一个信道的信道容量为 C_1 ,第二个信道的信道容量为 C_2 ,需要求解并联后的信道容量 C.

两个信道组合方式可以描述为

$$X = \begin{cases} X_1, & \mathfrak{M} \otimes \alpha \\ X_2, & \mathfrak{M} \otimes (1 - \alpha) \end{cases}$$

对于这种输入的随机变量按照一定概率分布组合在一起的问题,一般的处理技巧是引入示性变量.记

$$\theta(X) = \begin{cases} 1, & X = X_1 \\ 2, & X = X_2 \end{cases}$$

引入示性变量的目的是通过构造互信息的分解,简化 I(X;Y) 的表达,从而完成最大值求解.

$$I(X; Y, \theta) = I(X; \theta) + I(X; Y \mid \theta)$$
$$= I(X; Y) + I(X; \theta \mid Y)$$

由于给定了输入取值 $(X = X_1 \text{ 或 } X = X_2)$ 后输出 $Y = Y_1$ 还是 $Y = Y_2$ 是确定的,即 $\theta = q(Y)$. 所以构成马尔科夫链

$$X \to Y \to \theta$$

于是有 $I(X;\theta \mid Y)=0$. 则可以得到互信息的表达

$$I(X;Y) = I(X;\theta) + I(X;Y \mid \theta)$$

$$= H(\theta) - H(\theta \mid X) + \alpha I(X_1;Y_1) + (1 - \alpha)I(X_2;Y_2)$$

$$= H(\alpha) + \alpha I(X_1;Y_1) + (1 - \alpha)I(X_2;Y_2)$$

对上式进行求导可得

$$H'(\alpha) + C_1 - C_2 = 0$$

其中

$$H'(\alpha) = -\log \alpha - \alpha \frac{1}{\alpha \ln 2} + \log(1 - \alpha) + (1 - \alpha) \frac{1}{(1 - \alpha) \ln 2}$$
$$= \log \frac{1 - \alpha}{\alpha}$$

则可得

$$\log \frac{1-\alpha}{\alpha} = C_2 - C_1$$

进而可得

$$\alpha = \frac{2^{C_1}}{2^{C_1} + 2^{C_2}}$$

所以可得信道容量

$$C = H\left(\frac{2^{C_1}}{2^{C_1} + 2^{C_2}}\right) + \frac{2^{C_1}}{2^{C_1} + 2^{C_2}}C_1 + \frac{2^{C_2}}{2^{C_1} + 2^{C_2}}C_2$$

$$= -\frac{2^{C_1}}{2^{C_1} + 2^{C_2}}\log\frac{2^{C_1}}{2^{C_1} + 2^{C_2}} - \frac{2^{C_2}}{2^{C_1} + 2^{C_2}}\log\frac{2^{C_2}}{2^{C_1} + 2^{C_2}} + \frac{2^{C_1}}{2^{C_1} + 2^{C_2}}C_1 + \frac{2^{C_2}}{2^{C_1} + 2^{C_2}}C_2$$

$$= \frac{1}{2^{C_1} + 2^{C_2}}\left[-2^{C_1}\log 2^{C_1} + 2^{C_1}\log(2^{C_1} + 2^{C_2}) - 2^{C_2}\log 2^{C_2} + 2^{C_2}\log(2^{C_1} + 2^{C_2}) + 2^{C_2}\log(2^{C_1} + 2^{C_2})\right]$$

$$+ 2^{C_1}C_1 + 2^{C_2}C_2$$

$$= \log\left(2^{C_1} + 2^{C_2}\right)$$

达到信道容量时的输入概率分布为

$$X = \begin{cases} X_1 & \text{mea} \frac{2^{C_1}}{2^{C_1} + 2^{C_2}} \\ X_2 & \text{mea} \frac{2^{C_2}}{2^{C_1} + 2^{C_2}} \end{cases}$$

而其中 X_1 和 X_2 的概率分布为使得其对应信道达到信道容量的概率分布.

也可以做一个简单的变形得到一种容易记忆的形式

$$2^C = 2^{C_1} + 2^{C_2}$$

我们可以发现,这样的形式可以简单地进行推广,即对于若干个满足上述要求的"独立"信道并联,并联后的信道容量满足

$$2^C = \sum_{i=1}^{n} 2^{C_i}$$

所以本题,信道容量为

$$C = \log \sum_{i=1}^{N} 2^{C_i}$$

8.(6分)分别计算以下分布的微分熵

(a) 拉普拉斯分布 $f(x) = \frac{1}{2} \lambda e^{-\lambda |x|}$

(b)
$$Y = X_1 + X_2$$
, 其中 $(X_1, X_2) \sim \mathcal{N}(a, b, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$.

解:

(a)

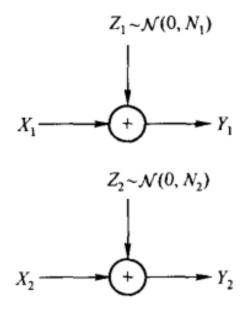
(b) 对于一般的变量和,可以利用卷积公式,或者引入辅助变量构造可逆变换,然后求解联合密度函数,再对辅助变量实数域积分得到我们要的"边缘概率密度函数"即可).这里由于是正态分布,可以直接使用结论

$$Y \sim \mathcal{N}\left(a+b, \sigma_1^2 + \sigma_2^2 + 2\rho\sigma_1\sigma_2\right)$$

于是利用正态分布的微分熵可得

$$h(f) = \frac{1}{2} \log 2\pi e \left(\sigma_1^2 + \sigma_2^2 + 2\rho\sigma_1\sigma_2\right)$$
 比特

9.(8分)考虑并联高斯信道



其中 $Z_1 \sim \mathcal{N}(0, N_1)$ 和 $Z_2 \sim \mathcal{N}(0, N_2)$ 为独立的高斯噪声. 选取固定的 β_1 和 β_2 ,满足 $\beta_1 N_1 > \beta_2 N_2$. 信道的功率分配约束为 $\beta_1 P_1 + \beta_2 P_2 \leqslant \beta$.

- (a)β 取何值时信道停止单信道角色而开始起到双信道的作用?
- $(b)\beta_1=1,\beta_2=2,N_1=3,N_2=2,\beta=10.$ 求解信道容量. 解析:
 - (a) 并联高斯信道模型,类似地可以得到

$$\beta = \beta_1 N_1 - \beta_2 N_2$$

(b) 求解出功率分配 $P_1 = 6 + 1 = 7$, $P_2 = 3$. 信道容量为

$$C = \frac{1}{2}\log(1+\frac{7}{3}) + \frac{1}{2}\log(1+\frac{3}{2}) = 1.53$$
比特/信道使用

 $10.(8\,

eta)$ 一个三维独立并联高斯信源 (X_1,X_2,X_3) ,其中 X_1 , X_2 , X_3 均值都为零,方差分别是 2、8 和 4. 采用平方误差失真度量, $D=\sum_{i=1}^3 D_i=\sum_{i=1}^3 (x_i-\hat{x}_i)^2$,求该信源的信息率失真函数 R(D).

解析:

直接由反注水法可得

• $0 < D < 2 \times 3 = 6$ 时: 失真分配为平均分配 $(\frac{D}{3}, \frac{D}{3}, \frac{D}{3})$. 此时率失真函数为

$$R(D) = \sum_{i=1}^{3} \frac{1}{2} \log \frac{\sigma_i^2}{D_i} = \frac{1}{2} \log \frac{1728}{D^3}$$

• $6 \le D < 2 + 4 \times 2 = 10$ 时: 失真分配为 $(2, \frac{D}{2}, \frac{D}{2})$. 此时率失真函数为

$$R(D) = \sum_{i=1}^{3} \frac{1}{2} \log \frac{\sigma_i^2}{D_i} = \frac{1}{2} \log \frac{64}{D^2} = \frac{8}{D}$$

10 ≤ D < 2 + 4 + 8 = 14 时:
 失真分配为 (2,4,D). 此时率失真函数为

$$R(D) = \sum_{i=1}^{3} \frac{1}{2} \log \frac{\sigma_i^2}{D_i} = \frac{1}{2} \log \frac{8}{D}$$

• *D* ≥ 14 时: 失真分配为 (2,4,*D*). 此时率失真函数为

$$R(D) = 0$$

综上所述,率失真函数为

$$R(D) = \begin{cases} \frac{1}{2} \log \frac{1728}{D^3}, & 0 < D < 6, \\ \log \frac{8}{D}, & 6 \le D < 10, \\ \frac{1}{2} \log \frac{8}{D}, & 10 \le D < 14, \\ 0, & D > 14. \end{cases}$$

11.(6 分) 考虑在集合 $\{1, 2, ..., m\}$ 上均匀分布的信源 X. 若失真度量为汉明失真,即

$$d(x,\hat{x}) = \begin{cases} 0, & \text{m} \mathbb{R}x = \hat{x} \\ 1, & \text{m} \mathbb{R}x \neq \hat{x} \end{cases}$$

求信源的率失真函数.

解:

首先我们对互信息进行分解

$$I(X; \hat{X}) = H(X) - H(X \mid \hat{X})$$

然后引入失真. 对于二元信源,采用汉明失真,引入失真的方法为费诺不等式

$$H(P_e) + P_e \log(|\mathcal{X}| - 1) \ge H(X \mid \hat{X})$$

由题意知, $P_e = p(x \neq \hat{x}) = Ed(x, \hat{x}) = D$. 由费诺不等式有

$$H(X \mid \hat{X}) \leqslant H(D) + D\log(m-1)$$

接着求解条件熵的最大值即可得互信息最小值.

$$I(X; \hat{X}) = H(X) - H(X \mid \hat{X})$$

$$\geqslant \log m - H(D) - D\log(m-1)$$

下面分析等号成立条件. 根据费诺不等式的等号成立条件可知

$$p(\hat{x} \mid x) = \begin{cases} 1 - D, & \text{mwas } x = x \\ \frac{D}{m - 1}, & \text{mwas } x \neq x \end{cases}$$

最后一步是确定临界值. 这一步比较简单 (但是容易忽略),直接令前面求解的率失真函数为 0,得到对应的 D. 令率失真函数为 0,可得 $D=1-\frac{1}{m}$. 综上所述,率失真函数为

$$R(D) = \begin{cases} \log m - H(D) - D\log(m-1), & 0 \le D \le 1 - \frac{1}{m} \\ 0, & D > 1 - \frac{1}{m} \end{cases}$$