

1.一阶马尔可夫链信源有 3 个符号(u_1, u_2, u_3), 转移概率为: $p(u_1 / u_1) = 1/2$
 $p(u_2 / u_1) = 1/2, p(u_3 / u_1) = 0, p(u_1 / u_2) = 1/3, p(u_2 / u_2) = 0, p(u_3 / u_2) = 2/3$
 $p(u_1 / u_3) = 1/3, p(u_2 / u_3) = 2/3, p(u_3 / u_3) = 0$. 画出状态图并求出各符号
稳态概率。

这是一阶马尔可夫矩阵，只记忆到前 1 个符号。因此
用上次输出的符号就可以标记信源的状态，记为
 $S(u_1), S(u_2), S(u_3)$, 题目中给的概率是信源状态转移的概率。
写出 1 步转移概率矩阵：

	$S(u_1)$	$S(u_2)$	$S(u_3)$
$S(u_1)$	1/2	1/2	0
$S(u_2)$	1/3	0	2/3
$S(u_3)$	1/3	2/3	0

注意: $p(a / b)$: b 是条件 a 是结果。概率转移矩阵 行求和 = 1。

求稳态：从一步转移矩阵上看不出稳态存在与否(有0元)。

只管求，不管存在不存在。

设信源稳态中3种状态的概率为 $W = (w_1, w_2, w_3)$

$WP = W$ (转移一次稳态中各状态概率不变)

$$(w_1, w_2, w_3) \begin{pmatrix} 1/2 & 1/2 & 0 \\ 1/3 & 0 & 2/3 \\ 1/3 & 2/3 & 0 \end{pmatrix} = (w_1, w_2, w_3)$$

$$\frac{1}{2}w_1 + \frac{1}{3}w_2 + \frac{1}{3}w_3 = w_1$$

$$\frac{1}{2}w_1 + \frac{2}{3}w_3 = w_2$$

$$\frac{2}{3}w_2 = w_3$$

方程不独立，任取2个,(取第二，三个比较方便)，

加上概率归一方程 $w_1 + w_2 + w_3 = 1$, 求解：

$$w_1 = \frac{10}{25}, w_2 = \frac{9}{25}, w_3 = \frac{6}{25}$$

信源在稳态下有 $(10/25, 9/25, 6/25)$ 的概率处于 $S(u_1), S(u_2), S(u_3)$ 其中 $S(u_1)$ 态有 $(1/2, 1/2, 0)$ 的概率向 $S(u_1), S(u_2), S(u_3)$ 转移, 即有 $(1/2, 1/2, 0)$ 输出 u_1, u_2, u_3 。

同样 $S(u_2)$ 态有 $(1/3, 0, 2/3)$ 的概率输出 u_1, u_2, u_3 。

$S(u_3)$ 态有 $(1/3, 2/3, 0)$ 的概率输出 u_1, u_2, u_3 。

此时稳态输出信源各符号的概率当然应该用全概率公式:
就是三个态的概率叠加

$$p(u_1) = \frac{10}{25} \times \frac{1}{2} + \frac{9}{25} \times \frac{1}{3} + \frac{6}{25} \times \frac{1}{3} = \frac{10}{25}$$

$$p(u_2) = \frac{10}{25} \times \frac{1}{2} + \frac{9}{25} \times 0 + \frac{6}{25} \times \frac{2}{3} = \frac{9}{25}$$

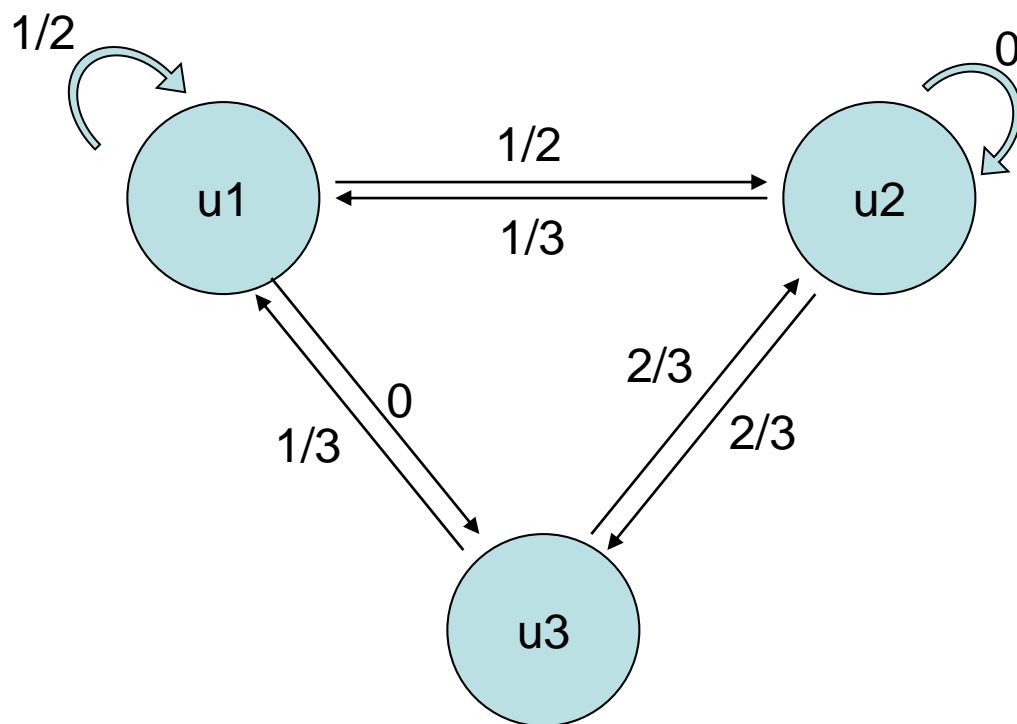
$$p(u_3) = \frac{10}{25} \times 0 + \frac{9}{25} \times \frac{2}{3} + \frac{6}{25} \times 0 = \frac{6}{25}$$

正好就是稳态概率分布 $(10/25, 9/25, 6/25)$: 这是必然的。

由稳态分布的概念保证, 稳态分布输出下个符号(变成下个状态)的概率固定, 那么稳态分布各态的概率当然就是输出下个符号的概率。不然就不是稳态了。

马尔可夫信源的稳态其实不应该叫稳态，而应该称为稳态分布。它不是一个状态，而是所有状态合成的概率(分布)空间。

在一阶马尔可夫信源中，稳态分布的概率分布就是输出符号的概率分布。



由符号集 $\{0,1\}$ 组成的二阶马尔可夫链，其转移概率为 $p(0/00) = 0.8$, $p(0/11) = 0.2$, $p(1/00) = 0.2$, $p(1/11) = 0.8$, $p(0/01) = 0.5$, $p(0/10) = 0.5$, $p(1/01) = 0.5$, $p(1/10) = 0.5$ 。画出状态图，计算各状态的稳态概率。

先写出概率转移矩阵：二阶马尔可夫信源的信息源状态不能用一个输出符号表示，要用上次和上上次两个输出的符号来表示。

把上上次输入写在左边，上次输入写在右边

概率转移矩阵为：

	00	01	10	11
00	0.8	0.2		
01			0.5	0.5
10	0.5	0.5		
11			0.2	0.8

$00 \rightarrow 0$, 说明的是信源从 00 转移到 00 的概率。

$11 \rightarrow 0$, 说明的是信源从 11 转移到 10 的概率。

同理给出其它转移概率数值。

概率转移矩阵每行的求和已经为1。因此根据概率归一把剩下的补上0,完整的一步概率转移矩阵为:

	00	01	10	11
00	0.8	0.2	0	0
01	0	0	0.5	0.5
10	0.5	0.5	0	0
11	0	0	0.2	0.8

求稳态 $W = (w_1, w_2, w_3, w_4)$

$$WP = W$$

$$(w_1, w_2, w_3, w_4) \begin{pmatrix} 0.8 & 0.2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0.5 & 0.5 \\ 0.5 & 0.5 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0.2 & 0.8 \end{pmatrix} = (w_1, w_2, w_3, w_4)$$

得到4个方程:

$$(w_1, w_2, w_3, w_4) \begin{pmatrix} 0.8 & 0.2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0.5 & 0.5 \\ 0.5 & 0.5 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0.2 & 0.8 \end{pmatrix} = (w_1, w_2, w_3, w_4)$$

得到4个方程：

$$0.8w_1 + 0.5w_3 = w_1, 0.2w_1 + 0.5w_3 = w_2$$

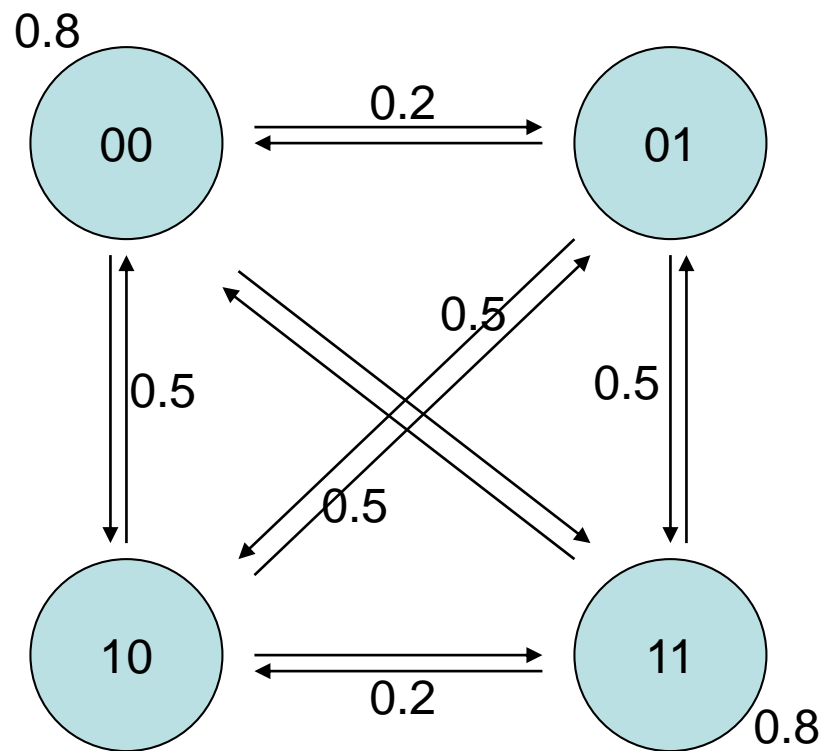
$$0.5w_2 + 0.2w_4 = w_3, 0.5w_2 + 0.8w_4 = w_4$$

加上 $w_1 + w_2 + w_3 + w_4 = 1$ 求解：

$$w_1 = \frac{5}{14}, w_2 = \frac{1}{7}, w_3 = \frac{1}{7}, w_4 = \frac{5}{14}$$

输出下个符号的概率分布则需要全概率公式求。

比一阶要多个步骤。



2, 同时掷两个骰子, 各面的概率都为 $1/6$, 求:

1), 3和5同时出现事件的自信息量。

2), 两个1同时出现事件的自信息量。

3), 两个点数各种组合 (无序对) 的熵或平均信息量。

4), 两个点数之和的熵。

5), 两个点数中至少有一个是1的自信息。

自信息: 对应概率空间中的单个事件。

其意义为该事件出现能消除的不确定度。

$$I(x) = -\log p(x)。$$

平均自信息: 对应概率空间, 是概率空间中所有事件自信息的统计平均。

$$H(X) = \sum_x p(x) I(x) = -\sum_x p(x) \log p(x)$$

1),3和5同时出现事件的自信息量。

同时掷两个骰子就是两个独立事件的联合事件，

构成联合概率空间，事件为联合事件，概率为单独事件概率乘积。

题意不考虑哪个骰子是3哪个是5。

同时出现3,5的概率为 $\frac{1}{6} \times \frac{1}{6} + \frac{1}{6} \times \frac{1}{6}$

$I(3,5) = -\log\left(\frac{1}{18}\right)$ 选单位 *bit* 则取对数底为2

$$I(3,5) = \log_2(18) \text{ bit} = 4.17b$$

2),两个1同时出现事件的自信息量。

同时出现1,1的概率为 $\frac{1}{6} \times \frac{1}{6}$

$$I(1,1) = -\log\left(\frac{1}{36}\right) = 5.17b$$

3),两个点数各种组合 (无序对)的熵或平均信息量。

这是求平均自信息，对 应概率空间要清楚。

概率空间的事件是互相 独立的基本事件。是对 这些基本事件的自信息的统 计平均。

无序对一共： $6 + \frac{C_6^1 C_5^1}{2} = 21$ 个。(乘法口诀表)

其中两个骰子相同对的 概率为 $1/36$ ，不同的为 $1/18$

因此总的平均自信息 (信息熵)

$$\begin{aligned} H(X) &= -\sum_x p(x) \log p(x) = 6 \times \frac{1}{36} \times \log(36) + 15 \times \frac{1}{18} \times \log(18) \\ &= 4.34b \end{aligned}$$

4),两个点数之和的熵。

两个点数和这个概率空间和刚才的不一样。

这个概率空间只有 $2 \rightarrow 12$ 一共11个事件。

需要算出每个事件的概率。

$$p(2) = p(12) = 1/36, p(3) = p(11) = 1/18$$

$$p(4) = p(10) = 1/36 + 1/18 = 1/12$$

$$p(5) = p(9) = 1/18 + 1/18 = 1/9$$

$$p(6) = p(8) = 1/36 + 1/9 = 5/36$$

$$p(7) = 1/18 \times 3 = 1/6$$

$$H(X) = 2 \times \frac{1}{18} \log 18 + 2 \times \frac{1}{12} \log 12 + 2 \times \frac{1}{9} \log 9 +$$

$$2 \times \frac{5}{36} \log \frac{36}{5} + \frac{1}{6} \log 6 = 3.27b$$

5),两个点数中至少有一个 是1的自信息。
这个事件又回到了原来 的联合概率空间。

至少有一个是1个概率为 $\frac{1}{36} + 5 \times \frac{1}{18} = \frac{11}{36}$

$$I(x) = \log \frac{36}{11} = 1.71b$$

10. 在一个袋中放5个黑球,10个白球, 摸一个球为一次实验, 摸出的球不再放入。求:

1), 一次实验包含的不确定度。

2), 第一次实验 X 摸出的是黑球, 第二次实验 Y 给出的不确定度。

3), 第一次实验 X 摸出的是白球, 第二次实验 Y 给出的不确定度。

4), 第二次实验 Y 包含的不确定度。

1), 一次实验包含的不确定度

一次实验是一个概率空间, 其中有黑白两种事件。

概率空间的不确定度就是指这个概率空间的信息熵。

黑的概率为 $1/3$, 白的概率为 $2/3$

概率空间为 $X(w, b) = (p(w) = 1/3, p(b) = 2/3)$

$H(X) = 1/3 \log 3 + 2/3 \log 3/2 = 0.92b$

2),第一次实验 X 摸出的是黑球, 第二次 实验 Y 给出的不确定度。

3),第一次实验 X 摸出的是白球, 第二次 实验 Y 给出的不确定度。

同样 Y 也是一个概率空间

这个并不是条件熵 $H(Y / X)$, 而是以 X 中一个事件为条件的信 息熵
条件熵对应的两个概率 空间。

这里是 $H(Y / x)$, 只是条件概率矩阵中 求一行平均自信息。

条件概率矩阵每一行都 是个概率空间, 整体不 构成概率空间。

联合概率矩阵整体构成 一个概率空间, 需要把 条件概率矩阵乘以对应 x 的概率

$H(Y / x)$ 没有公式只能从定义算 。

$$b/b = 2/7, w/b = 5/7, b/w = 5/14, w/w = 9/14$$

$$\text{条件概率矩阵写为 } P(Y / X) = \begin{pmatrix} 2/7 & 5/7 \\ 5/14 & 9/14 \end{pmatrix}$$

$$H(Y / b) = \frac{2}{7} \log \frac{7}{2} + \frac{5}{7} \log \frac{7}{5} = 0.86b$$

$$H(Y / w) = \frac{5}{14} \log \frac{14}{5} + \frac{9}{14} \log \frac{14}{9} = 0.94b$$

4), 第二次实验 Y 包含的不确定度。

需要确定 Y 概率空间 b 和 w 事件的概率。

用全概率公式从条件概率矩阵中来求

$$P(Y/X) = \begin{pmatrix} 2/7 & 5/7 \\ 5/14 & 9/14 \end{pmatrix}$$

$$p(b) = \sum_x p(x) p(y/x) = \frac{1}{3} \times \frac{2}{7} + \frac{2}{3} \times \frac{5}{14} = \frac{1}{3}$$

$$p(w) = \frac{1}{3} \times \frac{5}{7} + \frac{2}{3} \times \frac{9}{14} = \frac{2}{3}$$

$$H(Y) = H(X) = 0.92b$$

不给定 X ，则没有收到任何信息， Y 实验信源的不确定度没有任何减少，当然和单做 Y 实验信息熵一样。

11), 有一个可旋转的圆盘, 盘面上被均匀分成 38 份, 用 1...38 数字标示。其中 2 份涂绿色, 18 份涂红色, 18 份涂黑色, 圆盘停转后 指针指向某一数字和颜色。

1), 若仅对颜色感兴趣, 计算平均不确定度。

2), 若对颜色和数字都感兴趣, 计算平均不确定度。

3), 若颜色已知时, 计算条件熵。

1) 只对颜色感兴趣, 则概率空间一共 3 个事件绿 g , 红 r , 黑 b

概率分布为 $p(X) = (1/19, 9/19, 9/19)$

所谓平均不确定度就是 信息熵

$$H(X) = 1/19 \log 19 + 2 \times 9/19 \log(19/9) = 1.245b$$

2),若对颜色和数字都感兴趣, 计算平均不确定度。

看到数字则概率空间分为38个事件, 该事件可以直接用数字标记, 不需要颜色。

数字出现概率相等为 $1/38$

$$H(XY) = H(Y) = \log 38 = 5.25b$$

3),若颜色已知时, 计算条件熵。

题意为求 Y 概率空间以 X 空间里事件为条件的条件熵。

写出条件概率矩阵:任意假定颜色涂的数字(不影响结果)

	1	2	3	...	20	21	...	38
g	1/2	1/2	0	...	0	0	...	0
r	0	0	1/18	...	1/18	0	...	0
b	0	0	0	...	0	1/18	...	1/18

条件熵为条件概率矩阵 每一行平均自信息的统计平均

$$H(Y / X) = - \sum_x p(x) \sum_y p(y / x) \log p(y / x)$$

$$\begin{aligned}
 H(Y / X) &= \frac{1}{19} \times \left(\frac{1}{2} \log 2 + \frac{1}{2} \log 2 \right) \\
 &+ \frac{9}{19} \times \left(\frac{1}{18} \log 18 \times 18 \right) + \frac{9}{19} \times \left(\frac{1}{18} \log 18 \times 18 \right) \\
 &= 4.00b
 \end{aligned}$$

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

$$H(Y / X) = H(XY) - H(X)$$

$$\text{这儿有 } H(XY) = H(Y)$$

$$H(Y / X) = H(Y) - H(X) = 5.25 - 1.245 = 4.00b$$

$H(X / Y) = H(XY) - H(Y) = 0$, Y 为条件 X 就没有信息了,
知道了 y 必定知道 x 。

显然知道了数字, 一定知道了颜色。

注意下这儿的 $H(Y / X)$ 和前面 $H(Y / b)$, $H(Y / w)$ 的区别。

12, 两个实验 X 和 Y , $X = \{x_1, x_2, x_3\}$, $Y = \{y_1, y_2, y_3\}$,

$$\text{联合概率为 } r(x_i, y_j) = r_{ij} = \begin{bmatrix} r_{11} & r_{12} & r_{13} \\ r_{21} & r_{22} & r_{23} \\ r_{31} & r_{32} & r_{33} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 7/24 & 1/24 & 0 \\ 1/24 & 1/4 & 1/24 \\ 0 & 1/24 & 7/24 \end{bmatrix}$$

- 1), 如果有人告诉你 X 和 Y 的实验结果, 得到的平均信息量是多少?
- 2), 有人告诉你 Y 的实验结果, 得到的平均信息量是多少?
- 3), 在已知 Y 的实验结果下, 告诉你 X 的实验结果, 得到的平均信息量是多少?

1), X, Y 实验联合结果的平均自信息。联合概率空间所有事件自信息的统计平均, 联合概率矩阵所有概率自信息的统计平均。

$$H(XY) = 2 \times \frac{7}{24} \log \frac{24}{7} + 4 \times \frac{1}{4} \log 4 + \frac{1}{4} \log 4 = 2.3b$$

2),有人告诉你 Y 的实验结果, 等到的平均信息量是多少?

Y 实验的平均自信息, 需 要知道 Y 概率空间的概率分布。

$$p(y_j) = \sum_{i=1}^3 p(x_i y_j)$$

$$p(y) = (1/3, 1/3, 1/3)$$

$$H(Y) = \log 3 = 1.58b$$

3),在已知 Y 的实验结果下, 告诉你 X 的实验结果, 得到的平均信息量是多少?

题意求 $H(X / Y)$

$$H(X / Y) = H(XY) - H(Y) = 2.3 - 1.58 = 0.72b$$

根据条件概率矩阵，直接用定义算 $H(X/Y)$

需要知道 $P(X/Y)$ ，我们把联合概率矩阵写成以 y 为行

的形式 r_{ji} : $\begin{bmatrix} 7/24 & 1/24 & 0 \\ 1/24 & 1/4 & 1/24 \\ 0 & 1/24 & 7/24 \end{bmatrix}$, 在这题对称。

每行要归一化才是条件概率矩阵

$$P(X/Y) = \begin{bmatrix} 7/8 & 1/8 & 0 \\ 1/8 & 3/4 & 1/8 \\ 0 & 1/8 & 7/8 \end{bmatrix}, p(Y) = (\frac{1}{3}, \frac{1}{3}, \frac{1}{3})$$

$$H(X/Y) = \frac{1}{3} \left(\frac{7}{8} \log \frac{8}{7} + \frac{1}{8} \log 8 \right) + \frac{1}{3} \left(\frac{1}{8} \log 8 \times 2 + \frac{3}{4} \log \frac{4}{3} \right) \\ + \frac{1}{3} \left(\frac{7}{8} \log \frac{8}{7} + \frac{1}{8} \log 8 \right) = 0.72b/s$$

13. 有两个二元随机变量X和Y，它们的联合概率如表所示。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 $I(X;Z/Y)$ 。

$$H(X) = -\frac{1}{2} \log \frac{1}{2} \times 2 = 1b/s, \text{ 竖着加 } p(x) = \{\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\}$$

$$H(Y) = 1b/s, \text{ 横着加}$$

X Y	0	1
0	1/8	3/8
1	3/8	1/8

$H(Z)$ 有些XY乘起来一样，所以 $H(Z) \neq H(XY)$

0的概率7/8,1的概率1/8所以

$$H(Z) = -\frac{7}{8} \log \frac{7}{8} - \frac{1}{8} \log \frac{1}{8} = 0.54$$

Z	0	1
p	7/8	1/8

$H(XZ)$ 就是算X,Z的联合概率。

$$H(XZ) = -\frac{1}{2} \log \frac{1}{2} - \frac{3}{8} \log \frac{3}{8} - \frac{1}{8} \log \frac{1}{8} = 1.41b/s$$

Z X	0	1
0	1/2	3/8
1	0	1/8

$H(YZ)$ 就是算 Y, Z 的联合概率。

$$H(YZ) = H(XZ) = 1.41b/s$$

Y \ Z	0	1
	0	1
0	1/2	3/8
1	0	1/8

$H(X, Y, Z)$ 就是算 X, Y, Z 的联合概率。注意到 Z 由 XY 确定, $H(Z / XY) = 0$ 。

$$\text{所以 } H(XYZ) = H(XY) = -2 \times \frac{1}{8} \log \frac{1}{8} - 2 \times \frac{3}{8} \log \frac{3}{8} = 1.81b/s$$

$$H(X / Y) = H(XY) - H(Y) = 0.81b/s$$

$$H(Y / X) = H(XY) - H(X) = 0.81b/s$$

$$H(X / Z) = H(XZ) - H(Z) = 0.86b/s$$

$$H(Z / X) = H(XZ) - H(X) = 0.41b/s$$

$$H(Y / Z) = H(XZ) - H(Z) = 0.86b/s$$

$$H(Z / Y) = H(XZ) - H(Y) = 0.41b/s$$

$$H(X / YZ) = H(XYZ) - H(YZ) = 0.40b/s$$

$$H(Y / XZ) = H(XYZ) - H(XZ) = 0.40b/s$$

$$H(Z / XY) = H(XYZ) - H(XY) = 0b/s$$

互信息是分别处在两个 关联概率空间中的两个 事件互相给出的信息量 。

$$I(x_i; y_j) = \log \frac{1}{p(x_i)} - \log \frac{1}{p(x_i / y_j)} = \log \frac{p(x_i / y_j)}{p(x_i)} = I(y_j; x_i)$$

x 的自信息 - y 发生下 x 还剩多少 = y 发生给出了关于 x 的多少信息量。

平均互信息就是联合概 率空间互信息的统计平 均。

$$\begin{aligned} I(X; Y) &= \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 p(x_i y_j) \log \frac{p(x_i / y_j)}{p(x_i)} = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 p(x_i y_j) \log \frac{p(x_i y_j)}{p(x_i) p(y_j)} \\ &= \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 p(x_i y_j) \log \frac{p(y_j / x_i)}{p(y_j)} = I(Y; X) \end{aligned}$$

$$I(X; Y) = H(X) + H(Y) - H(XY) = H(X) - H(X / Y) = H(Y) - H(Y / X) = 0.19b / s$$

$$I(X; Z) = H(X) + H(Z) - H(XZ) = H(X) - H(X / Z) = H(Z) - H(Z / X) = 0.14b / s$$

$$I(Y; Z) = H(Y) + H(Z) - H(YZ) = H(Y) - H(Y / Z) = H(Z) - H(Z / Y) = 0.14b / s$$

$$I(X; Y / Z) = I(X; YZ) - I(X; Z) = H(X) - H(X / YZ) - I(X; Z) = 0.46b / s$$

$$I(Y; Z / X) = I(Y; ZX) - I(Y; X) = H(Y) - H(Y / ZX) - H(Y) + H(Y / X) = 0.41b / s$$

$$I(X; Z / Y) = I(X; ZY) - I(X; Y) = H(X) - H(X / ZY) - H(X) + H(X / Y) = 0.41b / s$$

公式小结:

$$H(XY) = H(YX), H(Y / X) \neq H(X / Y)$$

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

$$H(XYZ) = H(YZ) + H(X / YZ)$$

$$I(X; Y) = I(Y; X)$$

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

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

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

以Z为条件Y给出关于X的平均互信息 =

YZ一起给出X的平均互信息 - Z单独给出关于X的平均互信息。

$$\begin{aligned}
I(X;Y/Z) &= I(Y/Z;X) \text{-----因为} I(X;Y) = I(Y;X) \\
&= H(Y/Z) + H(X) - H(Y/Z, X) \text{-----因为} I(X;Y) = H(X) + H(Y) - H(X,Y) \\
&= H(Y/Z) + H(X) - H(Y, Z, X) + H(Z, X) \text{-----因为} H(X, Y, Z) = H(Y, Z) + H(X/Y, Z) \\
&= H(Y/Z) + H(X) - H(X, Y, Z) + H(X, Z) \text{-----因为} H(X, Y) = H(Y, X) \\
&= 0.86 + 1 - 1.81 + 1.41 = 1.46b/s
\end{aligned}$$

16,黑白传真机的消息元只有黑色和白色两种,一般气象图上,黑色出现概率为0.3,白色出现概率为0.7。

1),假设黑白消息前后无关,求信源熵。

2),黑白之间有关联,其转移概率为 $p(w/w) = 0.9143$, $p(b/w) = 0.0857$
 $p(w/b) = 0.2$, $p(b/b) = 0.8$ 。求这个一阶马尔可夫信源的信源熵。

3),比较两种信源熵大小,并说明原因。

1), $H(X) = -0.3 \log 0.3 - 0.7 \log 0.7 = 0.881b$

2),马尔可夫信源达到稳态分布才有信源熵的概念。

先求稳态 $W = (w_w, w_b)$, $w_w + w_b = 1$

$$(w_w, w_b) \times \begin{pmatrix} 0.9143 & 0.0857 \\ 0.2 & 0.8 \end{pmatrix} = (w_w, w_b)$$

解得 $w_w = 0.7$, $w_b = 0.3$

马尔可夫信源稳态的信源熵是稳态分布下各个状态信源熵的统计平均。

w 态的熵为 $H(w) = -0.9173 \log 0.9173 - 0.0857 \log 0.0857 = 0.418b$

b 态的熵为 $H(b) = -0.2 \log 0.2 - 0.8 \log 0.8 = 0.722b$

$$H(W) = 0.7 \times 0.418 + 0.3 \times 0.722 = 0.509b$$

3), $H(W) < H(X)$

因为符号之间有关联概率，比只知道原始出现概率要多知道点信息，所以剩下的信息自然少了。

29), 有一个一阶平稳马尔可夫链 X_1, X_2, \dots , 各 X_r 取值于 $A(a_1, a_2, a_3)$ 。

已知起始概率 $p(X)$ 为 $p_1 = 1/2, p_2 = p_3 = 1/4$ 。

转移概率如右所示。

ij	1	2	3
1	1/2	1/4	1/4
2	2/3	0	1/3
3	2/3	1/3	0

1), 求 (X_1, X_2, X_3) 的联合熵和平均符号熵。

2), 求这个链的极限平均符号熵。

3), 求 H_0, H_1, H_2 和他们对应的冗余度。

$$1 \text{ 求 } H(X_1 X_2 X_3) = - \sum p(x_1 x_2 x_3) \log p(x_1 x_2 x_3)$$

$$p(111) = 1/8, p(112) = 1/16, p(113) = 1/16$$

$$p(121) = 1/12, p(122) = 0, p(123) = 1/24$$

$$p(131) = 1/12, p(132) = 1/24, p(133) = 0$$

$$p(211) = 1/12, p(212) = 1/24, p(213) = 1/24$$

$$p(221) = 0, p(222) = 0, p(223) = 0$$

$$p(231) = 1/18, p(232) = 1/36, p(233) = 0$$

$$p(311) = 1/12, p(312) = 1/24, p(313) = 1/24$$

$$p(321) = 1/18, p(322) = 0, p(323) = 1/36$$

$$p(331) = 0, p(332) = 0, p(333) = 0,$$

$$H(X_1 X_2 X_3) = -\frac{1}{8} \log 8 - \frac{2}{16} \log 16 - \frac{4}{12} \log 12$$

$$- \frac{2}{18} \log 18 - \frac{6}{24} \log 24 - \frac{2}{36} \log 36 = 3.97b$$

求平均符号熵, 3个符号除一下即可。 $H(\bar{X}) = 1.32b$

2求极限平均符号熵,即信源熵。先求稳态分布 $W = (w_1, w_2, w_3)$

稳态要求 $WP = W, w_1 + w_2 + w_3 = 1$

$$\frac{1}{2}w_1 + \frac{2}{3}w_2 + \frac{2}{3}w_3 = w_1$$

$$\frac{1}{4}w_1 + \frac{1}{3}w_3 = w_2$$

$$\frac{1}{4}w_1 + \frac{1}{3}w_2 = w_3$$

$$W = (\frac{4}{7}, \frac{3}{14}, \frac{3}{14})$$

即达到稳态分布时,信源有4/7概率处于 a_1 状态,3/14在 a_2 态,3/14在 a_3 态。

那么此时发出一个符号的平均符号熵为:

$$\begin{aligned} H_{\infty}(X) &= \frac{4}{7}H^{a_1}(X) + \frac{3}{14}H^{a_2}(X) + \frac{3}{14}H^{a_3}(X) \\ &= \frac{4}{7}H(\frac{1}{2}, \frac{1}{4}, \frac{1}{4}) + \frac{3}{14}H(\frac{2}{3}, 0, \frac{1}{3}) + \frac{3}{14}H(\frac{2}{3}, \frac{1}{3}, 0) = 1.25b \end{aligned}$$

3求 H_0, H_1, H_2 。

H_0 是什么意思？就是连初始概率都不知道情况下可能产生的最大信源熵。(最大符号熵)，也就是各符号概率相等下的信源熵。

$$H_0 = \log 3 = 1.58b$$

H_1 是什么意思？知道初始概率分布，但是不知道任何符号关联信息时可能产生的最大熵。不知道关联，信源状态不改变(无记忆信源)。

H_1 即是初始分布的信源熵 $H_1 = 1.5b$

H_2 是什么意思？知道两个符号之间关联，但是不知道三个包括以上之间符号关联时的熵。

知道两个符号的关联，这样一个平稳信源就是一阶马尔可夫信源，求其极限信源熵即是 H_2 ，本题的信源就是一阶马尔可夫信源，没有更多关联了。

$$H_2 = H_\infty = 1.25b$$

$$\text{求冗余度 } r_m = 1 - \eta_m = 1 - \frac{H_\infty}{H_m}$$

$$r_0 = 1 - \frac{1.25}{1.58} = 0.21, r_1 = 1 - \frac{1.25}{1.5} = 0.17, r_2 = 1 - \frac{1.25}{1.25} = 0$$

31. 设有一信源，它在开始时以 $p(a)=0.6, p(b)=0.3, p(c)=0.1$ 的概率发出 X 。如果 X_1 为 a 时， X_2 为 a, b, c 的概率为 $1/3$ ， X_1 为 b 时， X_2 为 a, b, c 的概率为 $1/3$ ， X_1 为 c 时， X_2 为 a, b 的概率为 $1/2$ ，为 c 的概率为 0 。而且后面发出 X_i 的概率只与 X_{i-1} 有关，又有 $p(X_i|X_{i-1})=p(X_2|X_1)$ ， $i \geq 3$ 。试利用马尔可夫信源的图示法画出状态转移图，并求出转移矩阵和信源熵 H 无穷。

由题意可知：这是个一阶的马尔可夫信源，信源一共3个状态。

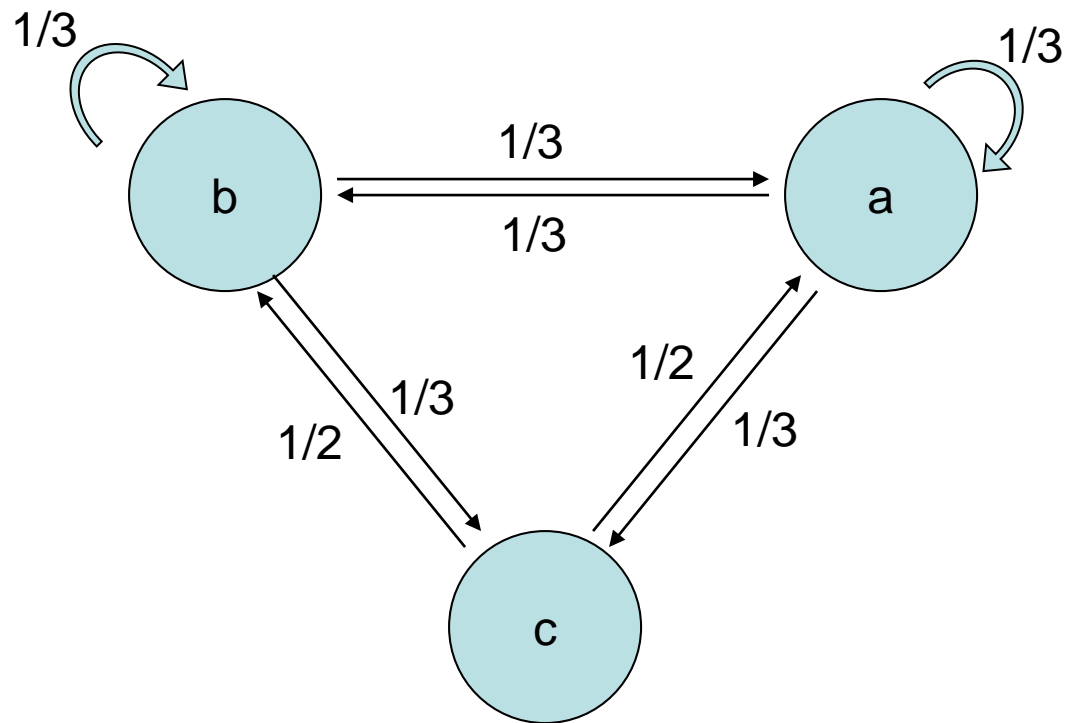
转移概率矩阵为：

$$\begin{pmatrix} \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 \end{pmatrix}$$

求信源熵即是就极限平均符号熵，必须先求稳态分布。

$$W = (3/8, 3/8, 1/4)$$

$$H_{\infty} = 3/8H(X/a) + 3/8H(X/b) + 1/4H(X/c) = 1.44b/s$$



20. 给定语音信号样值 X 的概率密度为 $p(x) = \frac{1}{2} \lambda e^{-\lambda|x|}$, $-\infty < x < \infty$

, 求 $H_c(X)$, 并证明它小于同样方差的正态变量的连续熵。

$$\begin{aligned}
 H(X) &= - \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{2} \lambda e^{-\lambda|x|} \log \frac{1}{2} \lambda e^{-\lambda|x|} dx \\
 &= - \int_0^{+\infty} \frac{1}{2} \lambda e^{-\lambda x} \log \frac{1}{2} \lambda e^{-\lambda x} dx - \int_{-\infty}^0 \frac{1}{2} \lambda e^{\lambda x} \log \frac{1}{2} \lambda e^{\lambda x} dx = - \int_0^{+\infty} \lambda e^{-\lambda x} \log \frac{1}{2} \lambda e^{-\lambda x} dx \\
 &= - \int_0^{+\infty} \lambda e^{-\lambda x} (\log \frac{1}{2} \lambda + \log e^{-\lambda x}) dx = - \int_0^{+\infty} \lambda e^{-\lambda x} \log \frac{1}{2} \lambda dx - \int_0^{+\infty} \lambda e^{-\lambda x} \log e^{-\lambda x} dx \\
 &\quad - \int_0^{+\infty} \lambda e^{-\lambda x} \log \frac{1}{2} \lambda dx = \log \frac{1}{2} \lambda e^{-\lambda x} \Big|_0^{\infty} = -\log \frac{1}{2} \lambda \\
 &\quad - \int_0^{+\infty} \lambda e^{-\lambda x} \log e^{-\lambda x} dx = \log e \int_0^{+\infty} \lambda e^{-\lambda x} \lambda x dx = \log e \int_0^{+\infty} e^{-t} t dt, t = \lambda x \\
 &\quad \int_0^{+\infty} e^{-t} t dt = - \int_0^{+\infty} t d e^{-t} = -t e^{-t} \Big|_0^{\infty} + \int_0^{+\infty} e^{-t} dt = 0 - e^{-t} \Big|_0^{\infty} = 1
 \end{aligned}$$

$$H(X) = -\log \frac{1}{2} \lambda + \log e = \log \frac{2e}{\lambda}$$

$$\sigma^2 = \overline{x^2} - \bar{x}^2 = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{2} \lambda e^{-\lambda|x|} x^2 dx - \left(\int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{2} \lambda e^{-\lambda|x|} x dx \right)^2$$

$$= \int_0^{+\infty} \lambda e^{-\lambda x} x^2 dx - 0 = -x^2 e^{-\lambda x} \Big|_0^{\infty} + \int_0^{+\infty} 2e^{-\lambda x} x dx = \frac{2}{\lambda^2}$$

$$E(X) = 0, \sigma^2 = \frac{2}{\lambda^2} \text{ 的正态分布为 } p(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{\frac{-x^2}{2\sigma^2}},$$

$$H(X) = \frac{1}{2} \log(2\pi e \sigma^2) = \log\left(\frac{2\sqrt{\pi e}}{\lambda}\right) > \log\left(\frac{2e}{\lambda}\right)$$