

第2章 习题

2.2. 函数的熵。设 X 是取有限个值的随机变量。如果

(a) $Y = 2^X$

(b) $Y = \cos X$

$H(X)$ 和 $H(Y)$ 的不等关系是什么?

(a): $H(X) = H(Y)$

(b): $H(X) \geq H(Y)$

2.3 最小熵。求 $H(p_1, p_2, \dots, p_n) = H(\vec{p})$ 的最小值, 其中 \vec{p} 的取值域为 n 维概率向量集合。

请找出所有达到这个最小值时的 \vec{p} 。

\vec{p} 是 I_n 的列向量 (I_n 是 $n \times n$ 单位矩阵)

2.4 随机变量的函数的熵。设 X 为离散型随机变量, 证明 X 的函数的熵必小于等于 X 的熵

$$\begin{aligned} H(X, g(X)) &= H(X) + H(g(X)|X) \\ &= H(X) \end{aligned} \quad \begin{aligned} &\nearrow 1 \\ &\because \log p(g(X)|X) = 0 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} H(X, g(X)) &= H(g(X)) + \underbrace{H(X|g(X))}_{\geq 0} \\ &\geq H(g(X)) \end{aligned}$$

$$\therefore H(X) \geq H(g(X))$$

2.5 零条件熵。证明: 若 $H(Y|X) = 0$, 则 Y 是 X 的函数。

(即对于满足 $p(x) > 0$ 的任意 x , 仅有一个可能取值 y , 使 $p(x, y) > 0$)

反证法: 若 $\exists y_1, y_2$ 且 $y_1 \neq y_2$ 使得对 $\forall x, p(x, y) > 0$

则 $p(x) > 0, p(x, y_1) > 0, p(x, y_2) > 0$

$$H(Y|X) = \sum_{x \in X} p(x) \cdot H(Y|X=x)$$

$$\geq p(x) \cdot H(Y|X=x)$$

$$= p(x) \cdot \left(- \sum_{y \in Y} p(y|x) \log p(y|x) \right)$$

$$\geq p(x) \cdot \left(- p(y_1|x) \log p(y_1|x) - p(y_2|x) \log p(y_2|x) \right) > 0$$

由题意知 $H(Y|X) = 0 \therefore$ 假设错误, 原结论得证

2.10 不相交组合的熵。设离散型随机变量 X_1 和 X_2 的概率密度函数分别为 $p_1(\cdot)$ 和 $p_2(\cdot)$ ，字母表分别为 $\mathcal{X}_1 = \{1, 2, \dots, m\}$, $\mathcal{X}_2 = \{m+1, \dots, n\}$ 。设

$$X = \begin{cases} X_1, & \text{概率为 } \alpha \\ X_2, & \text{概率为 } 1-\alpha \end{cases}$$

(a) 试求 $H(X)$ 关于 $H(X_1)$, $H(X_2)$ 和 α 的表达式。

(b) α 为何值时, $H(X)$ 最大。

2.13 不等式。证明对任意的 $x > 0$, $\ln x \geq 1 - \frac{1}{x}$ 。

$$\text{记 } f(x) = \ln x - 1 + \frac{1}{x}, \quad x > 0$$

$$f'(x) = \frac{1}{x} - \frac{1}{x^2} = \frac{x-1}{x^2}$$

$$f'(x) > 0 \Rightarrow x > 1$$

$$f'(x) < 0 \Rightarrow 0 < x < 1$$

$$\therefore f(x) \text{ 在 } (0, 1] \downarrow \text{ 在 } [1, +\infty) \uparrow$$

$$\therefore f(x) \geq f(1) = 0$$

$$\therefore \text{当 } x > 0 \text{ 时, } \ln x \geq 1 - \frac{1}{x}$$

2.12. 联合熵的例子。设 $p(x, y)$ 由右表给出, 试计算

(a) $H(X)$, $H(Y)$ 。

(b) $H(X|Y)$, $H(Y|X)$

(c) $H(X, Y)$

(d) $H(Y) - H(Y|X)$

(e) $I(X; Y)$

$X \backslash Y$	0	1	$p(x)$
0	$\frac{1}{3}$	$\frac{1}{3}$	$\frac{2}{3}$
1	0	$\frac{1}{3}$	$\frac{1}{3}$
$p(y)$	$\frac{1}{3}$	$\frac{2}{3}$	

$$(a) H(X) = -\frac{2}{3} \log \frac{2}{3} - \frac{1}{3} \log \frac{1}{3}$$

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

$$(b) H(X|Y) = \sum_{i=1}^2 p(y_i) \sum_{j=1}^2 \frac{p(x_j|y_i)}{p(y_i)} \log \frac{1}{p(x_j|y_i)}$$

$$H(X|Y=y_i)$$

$$= \frac{1}{3} \times (0) + \frac{2}{3} \times 1$$

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

$$H(Y|X) = \sum_{i=1}^2 p(x_i) H(Y|X=x_i)$$

$$= \frac{2}{3} \times 1 + \frac{1}{3} \times 0$$

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

$$(c) H(X, Y) = -\frac{1}{3} \log \frac{1}{3} - \frac{2}{3} \log \frac{2}{3}$$

$$(d) H(Y) - H(Y|X) = -\frac{1}{3} \log \frac{1}{3} - \frac{2}{3} \log \frac{2}{3} - \frac{2}{3} \log \frac{2}{3} - \frac{1}{3} \log \frac{1}{3} = 0$$

$$(e) I(X; Y) = H(Y) - H(Y|X)$$

2.14 和的熵. 设随机变量 X, Y 的取值分别为 x_1, x_2, \dots, x_r 和 y_1, y_2, \dots, y_s , 设 $Z = X + Y$.

(a) 证明 $H(Z|X) = H(Y|X)$, 并讨论如果 X, Y 独立, 则 $H(Y) \leq H(Z)$ 及 $H(X) \leq H(Z)$, 由此说明独立随机变量的和增加不确定度。

(b) 给出一个 (必须是相关) 随机变量的例子, 使 $H(X) > H(Z)$ 且 $H(Y) > H(Z)$

(c) 在什么条件下, $H(Z) = H(X) + H(Y)$?

$$\begin{aligned} \text{(a)} \quad H(Z|X) &= \sum_{i=1}^r p(x_i) H(Z|X=x_i) \\ &= -\sum_{i=1}^r p(x_i) \sum_{j=1}^s p(z_j|x_i) \log p(z_j|x_i) \\ \because Z = X + Y \\ &= -\sum_{i=1}^r p(x_i) \sum_{j=1}^s p(y_j|x_i) \log p(y_j|x_i) \\ &= H(Y|X) \end{aligned}$$

如果 X 和 Y 是独立的, 则 $H(Y|X) = H(Y)$

$$I(X; Z) = H(Z) - H(Z|X) \geq 0$$

$$\begin{aligned} \therefore H(Z) &\geq H(Z|X) \\ &= H(Y|X) \quad \because \text{若 } X, Y \text{ 独立} \\ &= H(Y) \end{aligned}$$

$$\cancel{I(X; Y; Z) = H(Z) - H(Z|Y) \geq 0}$$

$$\cancel{I(X; Z) = H(X) - \dots}$$

同理 $H(Z) \geq H(X)$

$$\text{(b)} \quad X = \begin{cases} 1, & p = \frac{1}{2} \\ 1, & p = \frac{1}{2} \end{cases} \quad H(X) = 1$$

$$Y = 1 - X \quad H(Y) = 1$$

$$Z = 0 \quad p = 1 \quad H(Z) = 0$$

(c) $\because Z$ 是 X 和 Y 的函数

$$\therefore H(Z) \leq H(X, Y)$$

$$\because H(X, Y) = H(X) + H(Y|X) \leq H(X) + H(Y)$$

$$\text{要即 } H(Z) \leq H(X, Y) \leq H(X) + H(Y)$$

要使等号成立, 则

~~X, Y~~ X, Y 是 Z 的函数, 且 $H(Y|X) = H(Y)$

$\therefore X$ 与 Y 独立

2.15 数据处理, 设 $X_1 \rightarrow X_2 \rightarrow X_3 \rightarrow \dots \rightarrow X_n$ 依序构成马尔可夫链, 即设

4

$$p(x_1, x_2, \dots, x_n) = p(x_1) \cdot p(x_2|x_1) \cdot \dots \cdot p(x_n|x_{n-1})$$

试将 $I(X_1; X_2, X_3, \dots, X_n)$ 简化到最简单形式.

$$\textcircled{1} p(x_1, x_2, \dots, x_n) = p(x_1) \cdot p(x_2|x_1) \cdot p(x_3|x_1 x_2) \dots p(x_n|x_1 x_2 \dots x_{n-1})$$

由马尔可夫链得

$$= p(x_1) \cdot p(x_2|x_1) \cdot p(x_3|x_2) \dots p(x_n|x_{n-1})$$

$$I(X_1; X_2, X_3, \dots, X_n)$$

$$= H(X_1) + H(X_2, X_3, \dots, X_n) - H(X_1, X_2, \dots, X_n)$$

$$= H(X_1) + (H(X_2) + H(X_3|X_2) + H(X_4|X_3 X_2) + \dots + H(X_n|X_{n-1} \dots X_1)) - (H(X_1) + H(X_2|X_1) + H(X_3|X_2 X_1) + \dots + H(X_n|X_{n-1} \dots X_1))$$

$$= H(X_1) + (H(X_2) + H(X_3|X_2) + H(X_4|X_3) + \dots + H(X_n|X_{n-1})) - (H(X_1) + H(X_2|X_1) + H(X_3|X_2) + \dots + H(X_n|X_{n-1} \dots X_1))$$

$$= H(X_2) - H(X_2|X_1)$$

$$H(X_n|X_{n-1} \dots X_1)$$

$$= I(X_1; X_2)$$

另一种方法:

$$I(X_1; X_2, X_3) = \sum_{x_1 x_2 x_3} p_{x_1 x_2 x_3} \log \frac{p_{x_1 x_2 x_3}}{p_{x_1} p_{x_2 x_3}}$$

$$= \sum_{x_1 x_2 x_3} p_{x_1 x_2 x_3} p_{x_2 x_3} \log \frac{p_{x_1 x_2 x_3}}{p_{x_1}}$$

$$= \sum_{x_2 x_3} p_{x_2 x_3} \sum_{x_1} p_{x_1 x_2} \log \frac{p_{x_1 x_2}}{p_{x_1}}$$

$$= \sum_{x_1 x_2} p_{x_1 x_2} \log \frac{p_{x_1 x_2}}{p_{x_1} p_{x_2}}$$

$$= \sum_{x_1 x_2} p_{x_1 x_2} \log \frac{p_{x_1 x_2}}{p_{x_1} p_{x_2}}$$

$$= I(X_1; X_2)$$

2.27. 熵的组合法则。设 $\vec{p} = (p_1, p_2, \dots, p_m)$ 为 m 个元素上的概率分布 (即 $p_i \geq 0$, 且 $\sum_{i=1}^m p_i = 1$)。定义分布 \vec{q} 与 \vec{p} 在集合 $\{1, 2, \dots, m-2\}$ 上是相同的, 其中最后一个元素的概率为 \vec{p} 中最后两个元素的概率之和。证明:

$$H(\vec{p}) = H(\vec{q}) + (p_{m-1} + p_m) \cdot H\left(\frac{p_{m-1}}{p_{m-1} + p_m}, \frac{p_m}{p_{m-1} + p_m}\right)$$

$$H(\vec{p}) - H(\vec{q}) = -p_{m-1} \log p_{m-1} - p_m \log p_m - (-(p_{m-1} + p_m) \log(p_{m-1} + p_m))$$

$$= -p_{m-1} \log \frac{p_{m-1}}{p_{m-1} + p_m} - p_m \log \frac{p_m}{p_{m-1} + p_m}$$

$$= (p_{m-1} + p_m) H\left(\frac{p_{m-1}}{p_{m-1} + p_m}, \frac{p_m}{p_{m-1} + p_m}\right)$$

2.28 混合使熵增加。证明概率分布 $(p_1, p_2, \dots, p_j, \dots, p_m)$ 的熵小于概率分布

$(p_1, \dots, \frac{p_i + p_j}{2}, \dots, \frac{p_i + p_j}{2}, \dots, p_m)$ 的熵。进一步证明更一般的结论: 使概率分布更均匀的变换都使熵增加。

$$H_2 - H_1 = -\frac{p_i + p_j}{2} \log \frac{p_i + p_j}{2} + p_i \log p_i + p_j \log p_j$$

$$= p_i \log \frac{2p_j}{p_i + p_j} + p_j \log \frac{2p_i}{p_i + p_j}$$

$$\text{设 } p_i + p_j = m \quad 0 < m < 1 \\ p_i = x \text{ 则 } p_j = m - x$$

$$\text{则 } H_2 - H_1 = (m - x) \log \frac{2(m - x)}{m} + x \log \frac{2x}{m}$$

$$(H_2 - H_1)' = \log \frac{x}{m - x}$$

$$\text{当 } x < \frac{m}{2} \text{ 时, } (H_2 - H_1)' < 0 \downarrow$$

$$x > \frac{m}{2} \text{ 时, } (H_2 - H_1)' > 0 \uparrow$$

$$\therefore \text{当 } x = \frac{m}{2} \text{ 时 } (H_2 - H_1)_{\min} = 0$$

$$\therefore H_2 - H_1 \geq 0$$

2.29 不等式。设 X, Y 和 Z 为联合随机变量, 对固定的值 A, Z 证明下列不等式, 并给出等号成立条件: Y 是 X 和 Z 的函数

$$(a) H(X, Y|Z) \geq H(X|Z) \quad (a) H(X, Y|Z) = H(X|Z) + H(Y|X, Z) \geq H(X|Z)$$

$$(b) I(X, Y; Z) \geq I(X; Z) \quad (b) I(X, Y; Z) - I(X; Z) = H(X, Y) + H(Z) - H(X, Y, Z) - (H(X) + H(Z) - H(X, Z))$$

$$(c) H(X, Y, Z) - H(X, Y) \leq H(X, Z) - H(X)$$

$$(d) I(X; Z|Y) \geq I(Z; Y|X) - I(Z; Y) + I(X; Z)$$

条件: 确定 X 时, Y 和 Z 条件独立 $I(Y; Z|X)$

$$= H(Y|X) + H(Z|X) - H(X, Y, Z) \geq 0$$

$$(d) I(X; Z|Y) \geq I(Z; Y|X) - I(Z; Y) + I(X; Z)$$

$$I(X; Z|Y) = H(X|Y) - H(X|Y, Z)$$

$$= H(X, Y) - H(Y) - H(X, Y, Z) + H(Y, Z)$$

$$I(Z; Y|X) = H(Z|X) - H(Z|X, Y)$$

$$= H(X, Z) - H(X) - H(X, Y, Z) + H(X, Y)$$

$$I(X; Z) = H(X) + H(Z) - H(X, Z)$$

$$I(Z; Y) = H(Y) + H(Z) - H(Y, Z)$$

$$I(X; Z|Y) - I(Z; Y|X)$$

$$= H(Y, Z) - H(Y) + H(X) - H(X, Z)$$

$$I(X; Z) - I(Z; Y)$$

$$= H(X) - H(X, Z) - H(Y) + H(Y, Z)$$

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

$$\text{即 } I(X; Z|Y) = I(Z; Y|X) - I(Z; Y) + I(X; Z)$$

$$(c) H(X, Y, Z) - H(X, Y) \leq H(X, Z) - H(X) \quad \star \star \star$$

$$H(X, Y, Z) - H(X, Y) = H(Z|X, Y)$$

$$I(Y; Z|X)$$

$$= H(Z|X) - I(Y; Z|X) = H(Y|X) - H(Z|X, Y)$$

$$\leq H(Z|X)$$

$$= H(X, Z) - H(X)$$

条件: 给定X下, Y和Z条件独立.

2.30 最大熵。设 X 是取非负整数值随机变量, 对固定的值 $A > 0$, 试求在约束条件

$$EX = \sum_{n=0}^{\infty} np(n) = A \text{ 下使得熵 } H(X) \text{ 达到最大时的概率密度函数 } p(x),$$

并计算出 $H(X)$ 的最大值.

2.42 不等式。" \geq ", " \leq ", " $=$ "

(a) $H(5X)$ 与 $H(X)$ $H(5X) = H(X)$

(b) $I(g(X); Y)$ 与 $I(X; Y)$

(c) $H(X_0|X_{-1})$ 与 $H(X_0|X_{-1}, X_1)$ $H(X_0|X_{-1}) \geq H(X_0|X_{-1}, X_1)$

(d) $\frac{H(X, Y)}{H(X) + H(Y)} \leq 1$ $\frac{H(X, Y)}{H(X) + H(Y)} \leq 1$