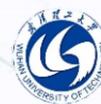


离散熵的定义

武汉理工大学

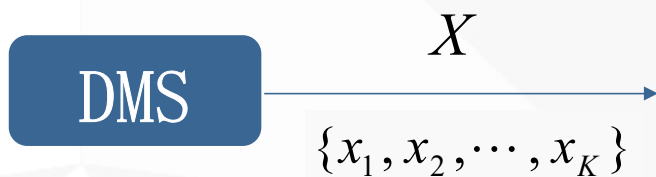
Information theory
and
coding



武汉理工大学

离散熵的定义

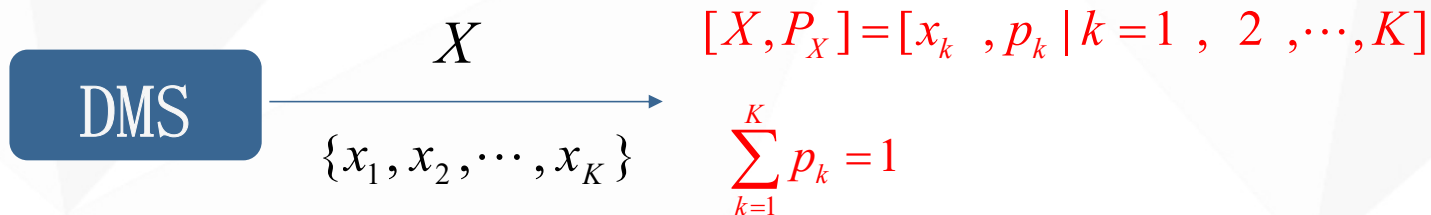
- 自信息量只表示单个符号的不确定性，不能表示信源总体的不确定性。
- 对信源的所有符号的自信息量进行统计平均，从而得到的平均不确定性，即熵。



$$[X, P_X] = [x_k, p_k \mid k = 1, 2, \dots, K]$$

$$\sum_{k=1}^K p_k = 1$$

熵的定义



$I(x_k)$: x_k 的（先验）不确定性，也称为 x_k 的自信息量。

$$I(x_k) = \log \frac{1}{p_k} = -\log p_k \quad k = 1, 2, \dots, K$$

统计平均

(香农) 熵

$$H(X) = \sum_{k=1}^K p_k I(x_k) = \sum_{k=1}^K p_k \log \frac{1}{p_k} = -\sum_{k=1}^K p_k \log p_k$$

熵 $H(X)$ 的物理意义：信源 X 的平均不确定性。

关于熵的几点说明

熵公式：

$$H(X) = \sum_{k=1}^K p_k \log \frac{1}{p_k} = - \sum_{k=1}^K p_k \log p_k$$

(1) 熵公式中， $H(X)$ 只是一个记号，~~表~~ 表的熵，~~不~~能把 看作函数的自变量。

(2) 熵函数的自变量是先验概率： $p_k, k=1, 2, \dots, K$ 的K-1元函数。

$$H(p_1, p_2, \dots, p_K) = - \sum_k p_k \log p_k$$

(3) 熵的单位与自信息量的单位相同，与熵公式中所用对数的底有关，根据不同的对数底，单位可为bit/符号，nat/符号，dit/符号，r进制单位/符号。

(4) $p_k = 0$ ，规定“ $0 \log 0 = 0$ ”。因 $\lim_{x \rightarrow 0} x \log x = 0$

例题



例1：计算下列信源的熵

(1) 信源一：

$$\begin{bmatrix} X \\ P_X \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_0 & x_1 \\ 0.99 & 0.01 \end{bmatrix}$$

$$\text{熵 } H(X) = -0.99 \log 0.99 - 0.01 \log 0.01 = 0.08 \text{ (比特/符号)}$$

(2) 信源二：

$$\begin{bmatrix} X \\ P_X \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_0 & x_1 \\ 0.5 & 0.5 \end{bmatrix}$$

$$\text{熵 } H(X) = -0.5 \log 0.5 - 0.5 \log 0.5 = 1 \text{ (比特/符号)}$$



例2：见课本P27例2.4

感谢观看!

Information theory
and
coding



武汉理工大学