様々な情報量

エントロピー

得た情報の量=減った不確かさの量

定義

アルファベットx上に値をとる離散確率変数Xに対して

$$H(X) = -\sum_{x} \leq \chi p_{X}(\chi) \log p_{X}(x)$$

ただし

$$p_X(x) = P(X = x)$$

log**の底は**2

例

$$P(X=0) = 1/4P(X=1) = 1/2P(X=2) = 1/4H(X) = -\frac{\frac{1}{4}\log^{\frac{1}{4}} - \frac{\frac{1}{2}\log^{\frac{1}{2}} - \frac{\frac{1}{4}\log^{\frac{1}{4}}}{\frac{1}{2}\log^{\frac{1}{4}} - \frac{\frac{3}{2}\log^{\frac{1}{4}}}{\frac{1}{2}\log^{\frac{1}{4}}} = \frac{3}{2}$$

エントロピーの性質

非負性

$$H(X) \ge 0$$
: $-p \log p \ge 0 (0 \le p \le 1)$

さらに

$$H(X) = 0 \Leftrightarrow -p_X(x)\log p_X(x) = 0 \Leftrightarrow$$
 すべての $x \in \chi$ に対して $p_X(x) = 0$ または $p_X(x) = 1 \Leftrightarrow$ ある $x \in \chi$ に対して $p_X(x) = 1$

例

Xがx上の一様分布に従うとき

$$H(X) = -\sum_{x} \in \chi^{\frac{1}{|x|}} \log^{\frac{1}{|x|}} = |x| \times \frac{1}{x} \log|x| = \log|x|$$

例

$$|x| = 2 \, \mathbf{0} \, \mathbf{ と } \, \mathbf{ \xi} \, \mathbf{ } \, \mathbf{ \xi} \, \mathbf{ \xi} \, \mathbf{ z} = 0, 1 \, \mathbf{ 0} \, \mathbf{ \xi} \, \mathbf{ \xi} \, P_{\underline{\mathbf{ X}}}(x) = \begin{cases} t & x = 0 \\ 1 - t & x = 1 \end{cases} (0 \leq t \leq 1) \, \mathbf{ 0} \, \mathbf{ \xi} \, \mathbf{ \xi} \, H(X) = -t \log t - (1 - t) \log (1 - t) = h(t) \, \mathbf{ \xi} \, \mathbf{ \xi} \, \mathbf{ \zeta} \, \mathbf{ \xi} \, \mathbf$$

注

$$H(X) = \sum_{x} = \chi p_{X}(x)(-\log p_{X}(x)) = E[-\log p_{X}(X)]$$

Processing math: 100%