

2010年後期 通信伝送工学

第2回 情報源符号化

阪口 啓 sakaguchi@mobile.ee.titech.ac.jp

2010年10月12日

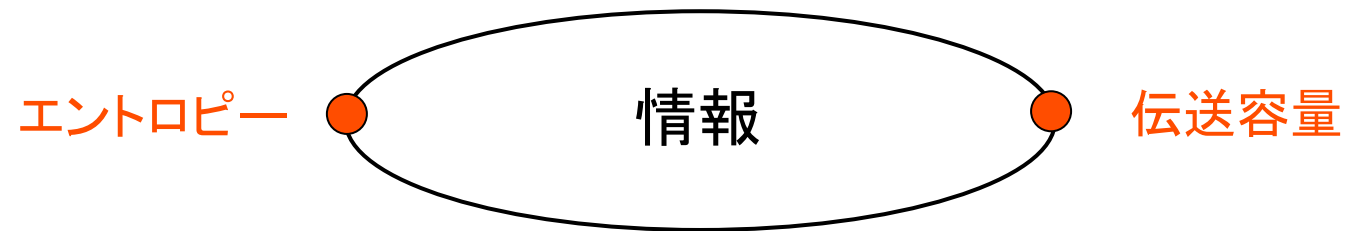
講義スケジュール前半

	日付	教科書	内容
第1回	10月5日	Preview	通信伝送のモデルと具体例
第2回	10月12日	9.1 – 9.3	情報理論の基礎1: 情報源符号化
第3回	10月19日	9.4	情報理論の基礎2: データ圧縮
第4回	10月26日	9.5 – 9.7	情報理論の基礎3: 通信路容量
第5回	11月2日	9.8	情報理論の基礎4: 通信路符号化
第6回	11月9日	10.1 – 10.3	情報理論の基礎5: 誤り訂正符号
	11月16日		中間試験

情報理論

■ エントロピー

ある情報を表現可能な最低限のデータ量



■ 伝送容量

ある通信路でエラーフリーで伝送を行える最大のデータレート

情報量

■ 離散事象(アルファベット)

$$\zeta = \{s_0 \quad s_1 \quad \cdots \quad s_{K-1}\}$$

発生する事象が時間的に独立 \longrightarrow 無記憶情報源

■ 発生確率

$$P(S=s_k)=p_k \quad \text{ただし} \quad \sum_{k=0}^{K-1} p_k = 1$$

■ 情報量(びっくりの度合い)

$$I(s_k)=\log\left(\frac{1}{p_k}\right) \longrightarrow \text{低が2のとき bits}$$

エントロピー

■ エントロピー

すべての事象に対する情報量の平均値

$$H(\zeta) = \sum_{k=0}^{K-1} p_k \log_2 \left(\frac{1}{p_k} \right)$$

■ 例えば

$$\zeta = \{s_0 \quad s_1 \quad s_2 \quad s_3\} \quad p_0 = \frac{1}{2} \quad p_1 = \frac{1}{4} \quad p_2 = \frac{1}{8} \quad p_3 = \frac{1}{8}$$

$$H(\zeta) = \frac{1}{2} \log_2(2) + \frac{1}{4} \log_2(4) + \frac{1}{8} \log_2(8) + \frac{1}{8} \log_2(8) = \frac{7}{4}$$

エントロピーの性質

■ エントロピーの下限

$H(\zeta) = 0$ いずれかの事象が $p_k = 1$ のとき

■ エントロピーの上限

$H(\zeta) \leq \log_2 K$ 事象が等確率のときにエントロピー最大

← 基本不等式 $\sum_{k=0}^{K-1} p_k \log_2 \left(\frac{q_k}{p_k} \right) \leq 0$

$q_k = 1/K$ を代入 \rightarrow $\sum_{k=0}^{K-1} p_k \log_2 \left(\frac{1}{p_k} \right) \leq \log_2 K$

二元無記憶情報源のエントロピー

■ 二元無記憶情報源

シンボル0の発生確率: p_0

シンボル1の発生確率: $1 - p_0$

■ エントロピー(エントロピー関数)

$$H(\zeta) = -p_0 \log_2 p_0 - (1 - p_0) \log_2 (1 - p_0)$$

$p_0 = 0$ or 1 で最小、 $p_0 = \frac{1}{2}$ で最大

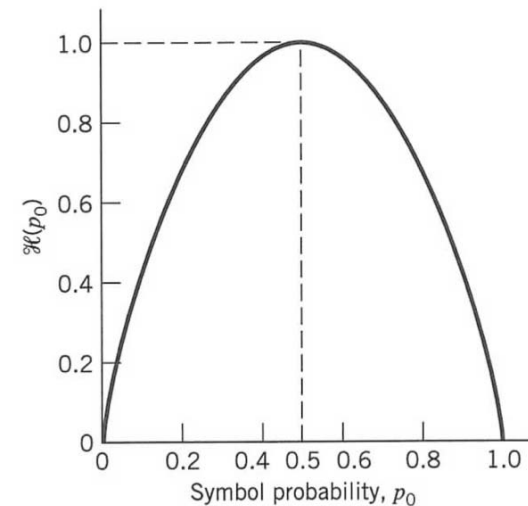


FIGURE 9.2 Entropy function $\mathcal{H}(p_0)$.

拡張情報源のエントロピー

■ 拡張情報源

$$\zeta^2 = \{s_0s_0 \quad s_0s_1 \quad \cdots \quad s_1s_0 \quad \cdots \quad s_{K-1}s_{K-1}\}$$

■ 拡張情報源(無記憶な場合)

$$I(s_k, s_l) = \log\left(\frac{1}{p_k p_l}\right) = \log\left(\frac{1}{p_k}\right) + \log\left(\frac{1}{p_l}\right)$$

■ 拡張エントロピー

$$H(\zeta^n) = nH(\zeta) \quad n \text{ 倍増える}$$

情報源符号化定理

■ 平均符号長

$$\bar{L} = \sum_{k=0}^{K-1} p_k l_k$$

l_k : 事象 s_k を表現する符号の長さ

■ 情報源符号化定理

$$\bar{L} \geq H(\zeta)$$

まで情報を圧縮することができる

■ 例えば

事象	s_0	s_1	s_2	s_3
確率	0.5	0.25	0.125	0.125
符号	0	10	110	111

エントロピー: $\frac{7}{4}$
平均符号長: $\frac{7}{4}$

まとめ

1. 情報の**びっくりの度合い**は**情報量**で表現可能
2. ある事象**全体の情報量** = **エントロピー**
3. 連続する n 個の**情報は n 倍のエントロピー**を持つ
4. **情報源符号化定理**
情報はそのエントロピーまで圧縮(符号化)可能

付録1 (基本不等式)

$$\begin{aligned} \sum_{k=0}^{K-1} p_k \log_2 \left(\frac{1}{p_k} \right) - \sum_{k=0}^{K-1} p_k \log_2 \left(\frac{1}{q_k} \right) &= \sum_{k=0}^{K-1} p_k \log_2 \left(\frac{q_k}{p_k} \right) \\ &= \frac{1}{\log 2} \sum_{k=0}^{K-1} p_k \log \left(\frac{q_k}{p_k} \right) \leq \frac{1}{\log 2} \sum_{k=0}^{K-1} p_k \left(\frac{q_k}{p_k} - 1 \right) \\ &= \frac{1}{\log 2} \sum_{k=0}^{K-1} (q_k - p_k) = 0 \\ \longrightarrow \sum_{k=0}^{K-1} p_k \log_2 \left(\frac{q_k}{p_k} \right) &\leq 0 \end{aligned}$$

付録2 (拡張情報源のエントロピー)

無記憶情報源 $P(s_k, s_l) = p_k p_l$

情報量 $I(s_k, s_l) = \log\left(\frac{1}{p_k p_l}\right) = \log\left(\frac{1}{p_k}\right) + \log\left(\frac{1}{p_l}\right)$

エントロピー
$$\begin{aligned} H(\zeta^2) &= \sum_{k=0}^{K-1} \sum_{l=0}^{K-1} p_k p_l I(s_k, s_l) \\ &= \sum_{k=0}^{K-1} \sum_{l=0}^{K-1} p_k p_l \log\left(\frac{1}{p_k}\right) + \sum_{k=0}^{K-1} \sum_{l=0}^{K-1} p_k p_l \log\left(\frac{1}{p_l}\right) \\ &= \sum_{k=0}^{K-1} p_k \log\left(\frac{1}{p_k}\right) + \sum_{l=0}^{K-1} p_l \log\left(\frac{1}{p_l}\right) = 2H(\zeta) \end{aligned}$$