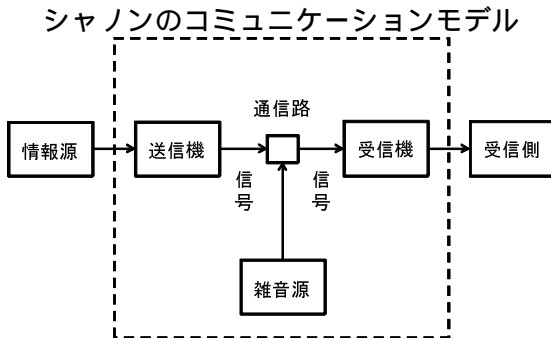


情報理論  
第6回 情報源モデルと通信路モデル

堀田 政二  
工学部 情報工学科

(1)

# 通信系の工学モデル (再掲)



- 情報源から発せられたメッセージは送信機で符号化され、信号として通信路に流される
- 通信路 (通信回路等) を通った信号は受信機にて復号化された後、受信側に提示される
- 情報理論で扱うのは点線部分のみ

(2)

情報をより正確に，高速に，安く，誰にでも，いつでも，どこでも伝達するために，シャノンは情報理論の中心的課題として以下の二つを掲げている：

- 通信系において伝送すべき情報の量を明らかにすること
  - 情報源の発生情報量を明確にすること
  - 通信路の情報伝送能力を明確にすること
- 具体的な情報交換操作の考案
  - 送受信機における情報の符号化法と復号化法の考案

- デジタル情報源: 2進数の組合せ (数字, 文字, 記号等)
- 情報源記号列を  $S = \{s_1, s_2, \dots, s_M\}$  とする. ここで  $s_i$  を情報源記号という
- $s_i$  は数字, 文字, 二元情報源記号  $\{0, 1\}$  等何でもよい

## 情報源のモデル化

情報源記号  $s_i$  がどのような法則で発生するのかを, 確率モデルを用いて明確にすること

# 記憶のない情報源と記憶のある情報源

## 記憶のない情報源 (memoryless source)

情報源記号  $s_i$  が互いに独立に発生する情報源

- 【例】サイコロを投げる試行，コインを投げる試行

## 記憶のある情報源 (source with memory)

情報源記号  $s_i$  の生起に統計的依存性がある情報源で，現在の情報源記号が過去の  $m$  個の記号に影響を受けるもの ( $m$  重マルコフ情報源)

- 【例】英語の文字列 (t の後は h が出やすい)

これより過去は無関係



(5)

# 記憶のない情報源の発生情報量

情報源からどれぐらいの情報量が発生するか考えてみよう

- 記憶のない情報源のエントロピー

$M$  種類の情報源記号を  $s_i$  ( $i = 1, \dots, M$ ), それぞれの生起確率を  $p(s_i)$  とする. 一つの記号の持つエントロピーは

$$H(S) = - \sum_{i=1}^M p(s_i) \log_2 p(s_i) \text{ bit/記号}$$

1 秒間に  $k$  個の記号が発生するとなれば, 1 秒当たりのエントロピーは

$$H'(S) = kH(S) \text{ bit/sec}$$

【例】コインの表が出たら 1, 裏が出たら 0 を出力する情報源があるとすると, 一つの記号の持つエントロピーは 1 bit. 1 秒間に 10 回コインを投げた場合, この情報源から発生する情報量は

$$H'(S) = 10 \times 1 \text{ bit/sec}$$

(6)

# マルコフ情報源の発生情報量

- マルコフ情報源のエントロピー

状態  $q_j$  の下での  $s_i$  の生起確率を  $p(s_i|q_j)$  とすると,  $q_j$  の下でのエントロピーは

$$H(S|q_j) = - \sum_{i=1}^M p(s_i|q_j) \log_2 p(s_i|q_j) \text{ bit}$$

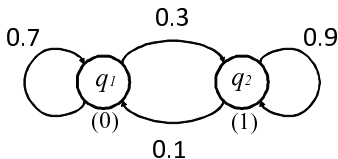
$m$  重マルコフ情報源の状態の種類数は, 記号の種類が  $M$  で, それが  $m$  個ならんでいるので  $M \times M \times \dots \times M = M^m$  個となる. したがって, 1 記号あたりのエントロピーは, その平均により求められる:

$$\begin{aligned} H(S) &= \sum_{j=1}^{M^m} p(q_j) H(S|q_j) \\ &= - \sum_{j=1}^{M^m} p(q_j) \sum_{i=1}^M p(s_i|q_j) \log_2 p(s_i|q_j) \\ &= - \sum_{j=1}^{M^m} \sum_{i=1}^M p(s_i, q_j) \log_2 p(s_i|q_j) \text{ bit/記号} \end{aligned}$$

(7)

# 1重 (単純) マルコフ情報源のエントロピーの例

出力が  $S = \{0, 1\}$  の単純マルコフ情報源のエントロピーを求めてみる:



- 状態  $q_1$  にあるときには, 0 が確率 0.7 で発生し, 1 が 0.3 で発生 .  
したがってエントロピーは  
 $\mathcal{H}(0.3) = -0.7 \log_2 0.7 - 0.3 \log_2 0.3 \sim 0.881$
- 状態  $q_2$  にあるときには, 0 を 0.1 の確率で発生し, 1 を 0.9 で発生 .  
したがってエントロピーは  
 $\mathcal{H}(0.1) = -0.1 \log_2 0.1 - 0.9 \log_2 0.9 \sim 0.469$
- 一方, 各状態  $q_i$  ( $i = 1, 2$ ) の定常確率は, それぞれ  $p(q_1) = 1/4$ ,  $p(q_2) = 3/4$  であるので, この情報源全体のエントロピーは

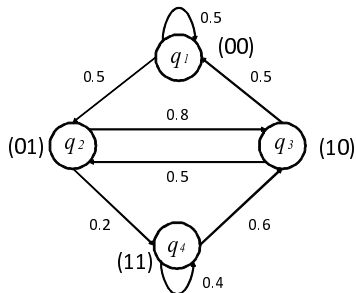
$$H(S) = 1/4 \times \mathcal{H}(0.3) + 3/4 \times \mathcal{H}(0.1) \sim 0.572 \text{ bit}$$

(8)



## 2重マルコフ情報源のエントロピーの例

出力が  $S = \{0, 1\}$  の2重マルコフ情報源のエントロピーを求めてみる:



- 二つの記号の組合せを一つの状態と考える
- すると状態数は4つ:

$$q_1 = (0, 0), q_2 = (0, 1), q_3 = (1, 0), q_4 = (1, 1)$$

(9)

エルゴード的マルコフ情報源なので、遷移 (平衡) 方程式から定常確率 (分布) を求めることができる。すなわち、遷移確率行列  $P$  , 定常確率を  $\alpha = (p(q_1), p(q_2), p(q_3), p(q_4))$  とすれば

$$\alpha = \alpha P$$

を解けばよく、実際に解くと

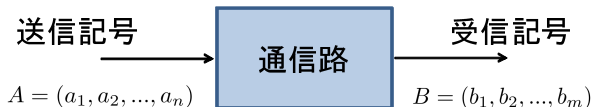
$$p(q_1) = 0.3, p(q_2) = 0.3, p(q_3) = 0.3, p(q_4) = 0.1$$

となる。したがって、この情報源全体のエントロピーは

$$\begin{aligned} H(S) &= 0.3 \times \mathcal{H}(0.5) + 0.3 \times \mathcal{H}(0.2) + 0.3 \times \mathcal{H}(0.5) + 0.1 \times \mathcal{H}(0.4) \\ &\sim 0.914 \text{ bit} \end{aligned}$$

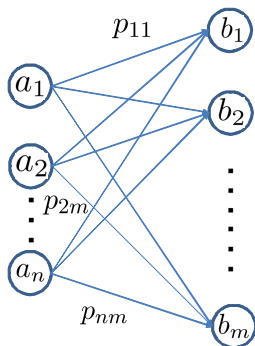
# 通信路のモデル

- 通信: 遠隔地どうしを結ぶ電線, 電波等が必要
- 通信路: 情報理論特有の用語. 通信回線のこと
- デジタル通信路: 通信路行列と通信路線図で表現できる離散通信路
- $n$  元通信路: 送信記号の数が  $n$  個の  $A = (a_1, a_2, \dots, a_n)$  の通信路. 雑音の無い理想の環境では送信記号がそのまま受信記号  $B = (b_1, b_2, \dots, b_m)$  となる:  $n = m$
- 実際には雑音があるので  $n = m$  とは限らない (減ったり増えたりする)



## 通信路線図 (channel diagram)

- $a_i$  を送信した時に  $b_j$  が受信される条件付き確率を  $P(b_j|a_i) = p_{ij}$  と書き，それを辺の重みとした二部グラフを通信路線図と呼ぶ:



(12)

$p_{ij}$  を並べた  $n \times m$  の行列を通信路行列とよぶ:

$$P = \begin{pmatrix} p_{11} & p_{12} & \cdots & p_{1m} \\ p_{21} & p_{22} & \cdots & p_{2m} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ p_{n1} & p_{n2} & \cdots & p_{nm} \end{pmatrix}$$

- 雑音が無いときは  $n = m$  で,  $P$  は対角要素がすべて 1, すなわち,  $p_{ii} = 1$  ( $i = 1, \dots, n$ ) の  $n \times n$  の単位行列となる

## ベイズの定理 (再掲)

- ある事象  $B$  と, その事象が起こる原因となる  $n$  個の排反事象  $A_1, A_2, \dots, A_n$  を考える
- $P(A_i)$  を事前確率 (a priori probability) と呼ぶ
- $P(A_i|B)$  は  $B$  という条件下での  $A_i$  の条件付き確率で, 事後確率 (a posteriori probability) と呼ぶ
- 事前確率と事後確率の関係は  $P(A_i|B) = P(A_i \cap B)/P(B)$  より

$$P(A_i|B) = \frac{P(A_i)P(B|A_i)}{\sum_{i=1}^n P(A_i)P(B|A_i)}$$

(14)

結合確率  $P(a_i \cap b_j)$  は

$$P(a_i \cap b_j) = P(a_i)P(b_j|a_i) = P(b_j)P(a_i|b_j)$$

より

$$P(a_i|b_j) = P(a_i \cap b_j)/P(b_j)$$

となる．これは， $b_j$  を受信したという条件のもとでの送信記号  $a_i$  の事後確率（発生確率）．ここで

$$P(b_j) = \sum_{i=1}^n P(a_i)P(b_j|a_i)$$

であり，これを通信路方程式と呼ぶ．この通信路方程式を用いると，事後確率  $P(a_i|b_j)$  は

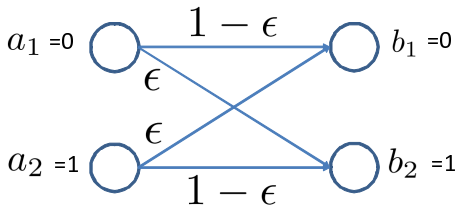
$$P(a_i|b_j) = P(a_i \cap b_j) / \sum_{i=1}^n P(a_i)P(b_j|a_i)$$

となる．これにより  $b_j$  を受信したとき，元の送信記号が  $a_i$  である条件付き確率は，送信記号の発生確率  $P(a_i)$  と通信路行列  $p_{ij}$  から求められることが分かる

# 二元対称通信路 (BSC, Binary Symmetric Channel)

次のような通信路行列  $P$  で定義される二元通信路のこと

$$P = \begin{pmatrix} 1 - \epsilon & \epsilon \\ \epsilon & 1 - \epsilon \end{pmatrix}$$

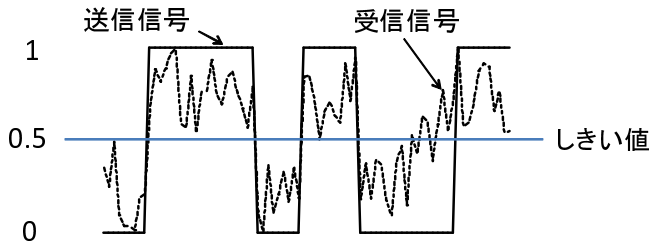


- $0 \leq \epsilon < 1/2$  は雑音による誤り発生率で、誤り率と呼ばれる
- $\epsilon$  の具体的な値は通信路によって異なるが、おおよそ  $10^{-1} \sim 10^{-10}$  程度の値
- 2元を  $n$  元に一般化したものを  $n$  元対称通信路と呼ぶ (nSC)

(16)



# BSC における受信記号の判定例



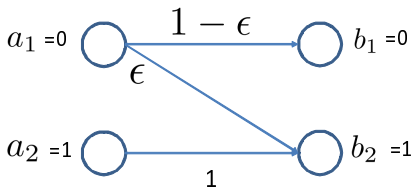
送信記号	0	1	1	0	1	0	0	1
受信記号	0	1	1	0	1	0	1	1

- 送信信号は二値パルス波．受信信号には雑音加わる
- しきい値以上の受信信号を 1，それ以外を 0

# 二元非対称通信路 (BAC, Binary Asymmetric Channel)

次のような通信路行列  $P$  で定義される二元通信路のこと

$$P = \begin{pmatrix} 1 - \epsilon & \epsilon \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$



- 1 は常に正しく 1 と受信できるが, 0 は確率  $\epsilon$  で 1 に誤る可能性のある通信路
- 半導体メモリ: 荷電が放電して  $1 \rightarrow 0$  になる
- 光通信: 発光  $\rightarrow 1$ , 消滅  $\rightarrow 0$ ,

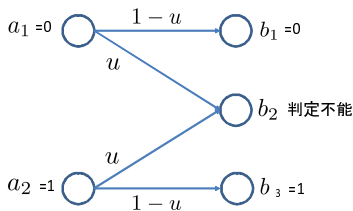
(18)

## 二元消失通信路 (BEC, Binary Erasure Channel)

- 消失通信路: 判定不能を設定した通信路
- 受信記号がどれにあたるのか, わからない状態
- 信号が弱かったり, 雑音がひどかったりするような場合には有効

通信路行列  $P$  は, 判定不能率  $0 \leq u \leq 1$  を使って次のように定義できる:

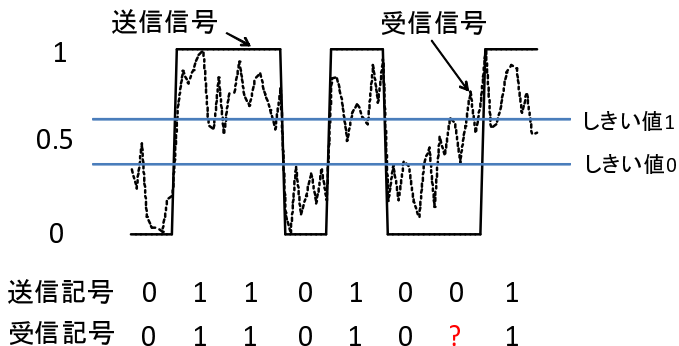
$$P = \begin{pmatrix} 1-u & u & 0 \\ 0 & u & 1-u \end{pmatrix}$$



ただし  $0 \rightarrow 1$ ,  $1 \rightarrow 0$  という誤りはないものと仮定

(19)

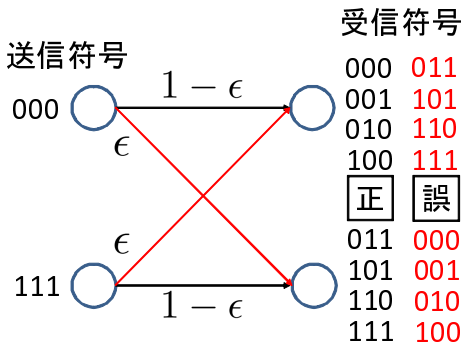
# BEC における受信記号の判定例



- 二つのしきい値の間にある判定しにくい範囲を消失と判定

# 平均誤り率 $1/2$

記号 0 を 000, 記号 1 を 111 と符号化し, 復号化は多数決により行うとする:



一つの符号が正しく伝送される確率は

$$\begin{aligned} & (3 \text{ ビットとも正しい確率}) + (2 \text{ ビット正しい確率}) \times 3 \\ & = (1 - \epsilon)^3 + 3(1 - \epsilon)^2\epsilon \end{aligned}$$

となる．平均誤り率  $P_E$  は 0 の生起確率を  $p$  , 1 の生起確率を  $1 - p$  とすれば以下のように計算できる:

$$\begin{aligned} P_E &= 1 - (0 \text{ の生起確率}) \times (\text{符号が正しく伝送される確率}) - (1 \text{ の} \\ & \quad \text{生起確率}) \times (\text{符号が正しく伝送される確率}) \\ & = 1 - (1 - \epsilon)^3 - 3(1 - \epsilon)^2\epsilon = 3\epsilon^2 - 2\epsilon^3 \end{aligned}$$

(22)

- 【6.1】 次の遷移確率行列で表される単純マルコフ情報源のエントロピーを求めよ:

$$P = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0.6 & 0.4 \end{pmatrix}$$

ただし  $\mathcal{H}(0.6) = \mathcal{H}(0.4) \sim 0.971$  としてよい.

- 【6.2】 二元消失通信路で  $0 \rightarrow 1, 1 \rightarrow 0$  の誤りのある場合の通信路行列  $P$  と通信路線図を描け. ただし, 消失確率を  $u$ , 誤り率を  $\epsilon$  とする.