



Tuesday SPRING
13:00-14:30



まず、サッと前回の
復習しておこう！

2008年度

「情報工学」

第2回講義



復習

2008年度「情報工学」講義予定

「情報理論入門」!

手を抜くと、たちまち付いて来られなくなってしまうでしょう。
なるべく休まないで下さい。病気など、止むを得ない理由で
欠席した場合には、友達に教えを乞うなどして、なるべく早め
にその部分を補うよう心掛けて下さい。

- ▶ この講義では、「情報」
ます。
- ▶ 君たちにとっては、多分'未知の学問'です！
- ▶ この講義は、'必修科目'です！
これを落とすと、進学し難しくなります！



復習

情報工学

Information Engineering

2008年度版



慶應義塾大学 理工学部
教授 中島 真人



講義予定

復習

§ 1 情報工学とは

- 1.1 情報理論とは
- 1.2 学問としての情報理論
- 1.3 歴史 講義の方針, 講義の聴き方

§ 2 離散的情報源の性質

- 2.1 確率過程
- 2.2 マルコフ過程
- 2.3 確率過程の可視化 シャノン線図

§ 3 離散系における情報量

- 3.1 情報量の定義と性質
 - 3.1.1 エントロピーの定義
 - 3.1.2 エントロピーの最大値と冗長度



講義予定 (つづき)

復習

- 3.2 マルコフ過程のエントロピー
- 3.3 誤りによる情報量の低減

§ 4 情報の伝送 (その1)

- 4.1 情報伝送の概念
- 4.2 通信速度
- 4.3 符号容量 (通信路容量)
- 4.4 符号化の効率

§ 5 離散的情報源の符号化

- 5.1 符号化の必要性
- 5.2 符号化法
 - 5.2.1 シャノンの符号化法
 - ・ 少数, 分数の2進数化について



講義予定 (つづき)

復習

5.2.2 ハフマンの符号化法

5.3 符号化の効率

5.4 誤りがある場合の符号化法 パリティ検査符号, 巡回符号,

5.5 ハミング距離とエラー検出, エラー訂正の関係

§ 6 情報の伝送 (その2)

6.1 マルコフ過程の符号容量

6.2 誤りがある場合の符号容量

§ 7 標本化定理とその応用

7.1 離散系と連続系

7.2 標本化定理1

7.2.1 時間波形と周波数波形(スペクトル)

7.2.2 標本化の実際



講義予定 (つづき)

復習

7.3 標本化定理2

§ 8 連続的情報源の情報量

8.1 連続的情報源のエントロピー

8.2 連続系におけるエントロピーの最大値

§ 9 連続波形の伝送

⋮

以上

【教科書・参考書】

なし! 特に深く勉強したい人は...

(1) 藤田広一: 基礎情報理論 (昭晃堂) ¥.750 (昭和52)

(2) 磯道義典: 情報理論-電子情報通信学会大学シリーズG1 ¥.1300 (昭和55)

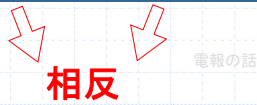


§ 1. 情報工学とは

- ・ 情報理論
- ・ 通信理論
- ・ 信号理論
- ・ 符号理論

‘情報理論’とは

「いかに情報を 無駄なく 確実に 送るか」という学問



→ 研究 → 学問



学問としての情報理論

情報を「工学」で取り扱うには・・・

→ 情報というものを、
定量的に把握することが必要！

工学 → 実学
福沢諭吉翁

↓
最適化
Cost-performance



歴史

復習

情報理論の学問（論文）としての登場：1948年

C. E. Shannon

シャノン

- ・ 基本的な理論を、ほとんど作ってしまった！

→ 情報理論の発展には、'戦争' が大きく貢献！



残念ながら、
「'技術' の進歩を後になって見てみると、
'戦争' が動機付けとなった」ことを知ることが多い！



Spring 2007 Prof.M.Nakajima KEIO Univ. Yagami

ANIMATION



講義の方針

復習

授業には、常に
関数電卓持参のこと！

- 諸君を'大人'として扱います！
- したがって、出欠は取りません！
 - ・ 成績は、試験の結果のみでつけます。 **注意！**

でも、授業には出席した方が良いと思います！

- 試験は、「期末試験のみ！」実施の予定です。
 - ・ 試験中、持込は関数電卓以外一切付加です。 **注意！**
 - ・ 授業中、随時クイズ（小テスト）を行う可能性あり。
 - ・ 再試、レポート提出一切なし。
- 講義は、なるべく'易しく'、'丁寧'、'ゆっくり'やります！
- 講義には、Power Point を使用
 - ・ 期末近くに、中島研ホームページ上にPDFファイルで提供。
 - ・ 教科書は、ありません。参考書も、原則不要です。



Spring 2007 Prof.M.Nakajima KEIO Univ. Yagami

ANIMATION



講義の聴き方

復習

- ノートは、とった方が良い！
 - ・ 試験直前に友達のノートを借りても、‘チンカンブシ’のはず！
多分、それからでは、どうにもならないはずです。
 - ・ ホームページ上で提供するPDFファイルは、‘記念のため’と考えて欲しい。
- 授業中に眠気がきたら...
 - ・ 我慢する必要はない！
 - ・ 眠気が覚めるまで、後ろで立って聴く！
 - ・ または、外へ出て軽く運動し、顔を洗って戻る。
 - ・ 授業中ずっと‘うとうと’しているなら、授業に出る必要はない。
⇒ **気の小さいところを晒しているようなもので、みっともない！**
- 質問は、なるべく授業中にすること。
 - ・ 質問の内容は大体同じようなことが多い。
 - ・ 講義が終わってから、同じような質問を何度もうけるのは降参！

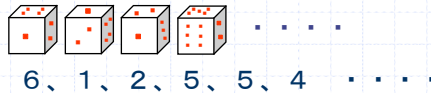


§ 2. 離散的情報源の性質

復習

§ 2-1 確率過程 (Stochastic Process)

→ 時間の関数として表される確率現象
ex. サイコロの目の場合



§ 2-2 マルコフ過程

→ ある時点での事象が、有限の時間の過去の事象の影響を受ける確率過程

ex. 楽譜



言葉の定義

ここからが、新しい話 . . .

(1) 生起確率 : $p(i)$ or p_i

. . . 「 i 」 という事象が生起する確率

ex. サイコロの目の場合

$$p(1) = p(2) = \dots = p(6) = \frac{1}{6}$$

$$p(1) + p(2) + \dots + p(6) = 1$$

性質 (一般式) :

$$\sum_{i=1}^N p(i) = 1$$



言葉の定義 (つづき)

(2) 遷移確率 : $p(j/i)$ or p_{ij}

. . . 「 i 」 という事象が 「 j 」 という事象に
遷移する確率

ex. 楽譜の場合



G E E F D D C D E F G G G G E

$$p(E/G) = \frac{1}{7}, \quad p(G/G) = \frac{2}{7} \quad \text{etc.}$$

$$p\left(\frac{1}{4}/\frac{1}{4}\right) = \frac{5}{8}, \quad p\left(\frac{1}{2}/\frac{1}{4}\right) = \frac{1}{16} \quad \text{etc.}$$



言葉の定義 (つづき)

性質 (一般式) :

$$\sum_{j=1}^N p(j/i) = 1$$



§ 2-2. 確率過程の可視化

・ 単純マルコフ過程としてのシャノン線図



‘C’, ‘E’, ‘G’ のみから作られた
楽譜の例

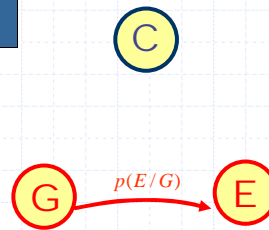


§ 2-2. 確率過程の可視化

- ・ 単純マルコフ過程としてのシャノン線図



‘C’, ‘E’, ‘G’ のみから作られた
楽譜の例

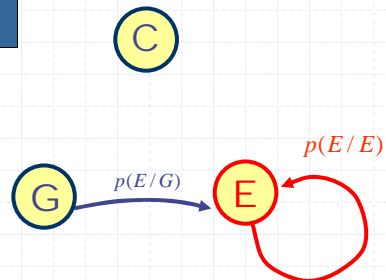


§ 2-2. 確率過程の可視化

- ・ 単純マルコフ過程としてのシャノン線図



‘C’, ‘E’, ‘G’ のみから作られた
楽譜の例

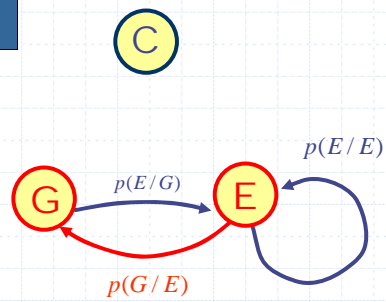


§ 2-2. 確率過程の可視化

- ・ 単純マルコフ過程としてのシャノン線図



'C', 'E', 'G' のみから作られた
楽譜の例

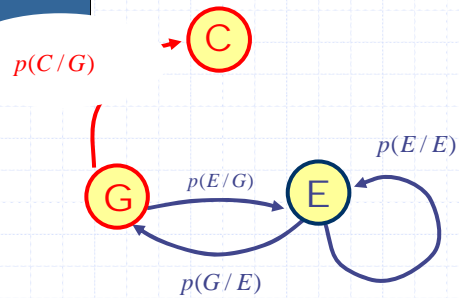


§ 2-2. 確率過程の可視化

- ・ 単純マルコフ過程としてのシャノン線図



'C', 'E', 'G' のみから作られた
楽譜の例

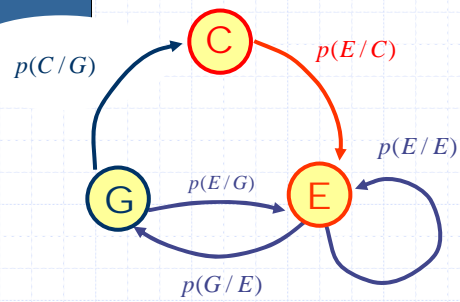


§ 2-2. 確率過程の可視化

- ・ 単純マルコフ過程としてのシャノン線図



‘C’, ‘E’, ‘G’ のみから作られた
楽譜の例

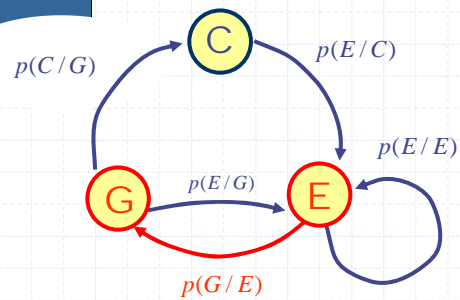


§ 2-2. 確率過程の可視化

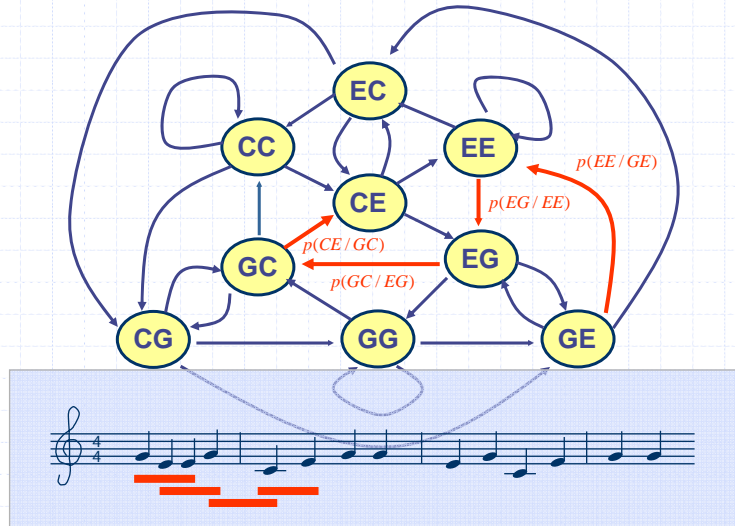
- ・ 単純マルコフ過程としてのシャノン線図



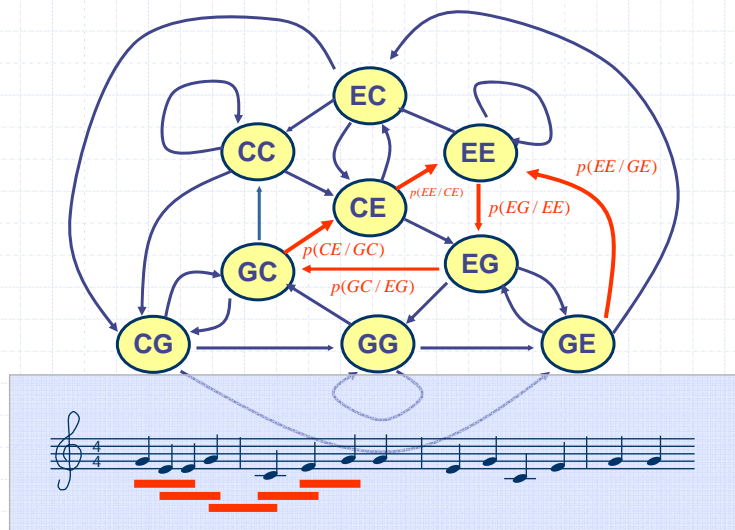
‘C’, ‘E’, ‘G’ のみから作られた
楽譜の例



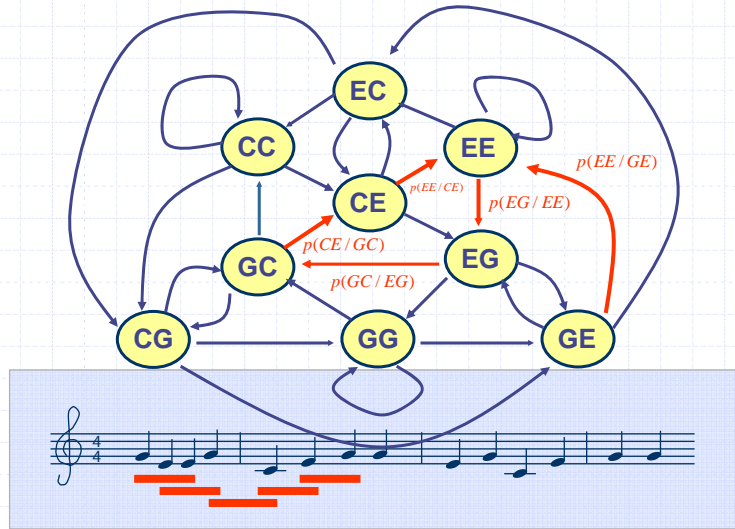
・2重マルコフ過程として観察するということは？



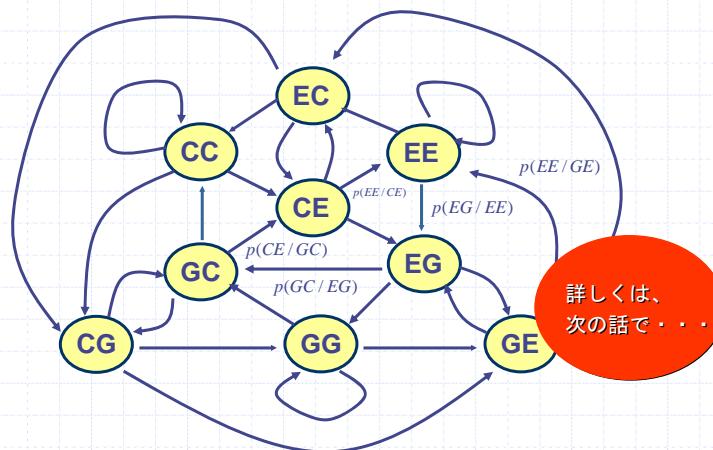
・2重マルコフ過程として観察するということは？



・2重マルコフ過程として観察するということは？



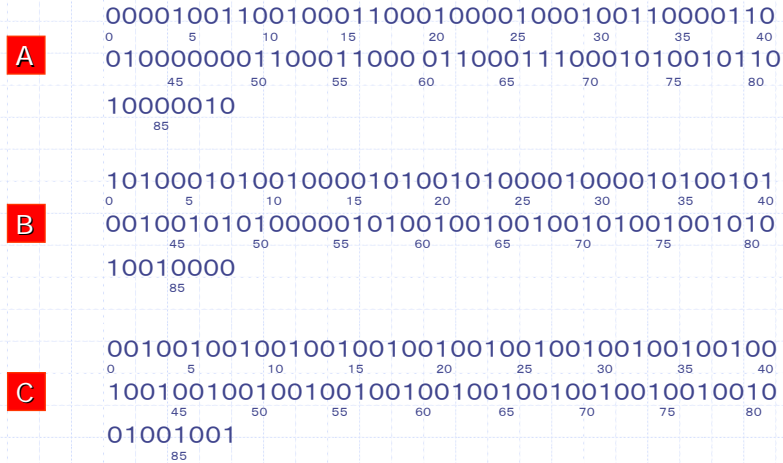
・2重マルコフ過程として観察するということは？



3重、4重、n重マルコフ過程あり・・・



シャノン線図による可視化の意義

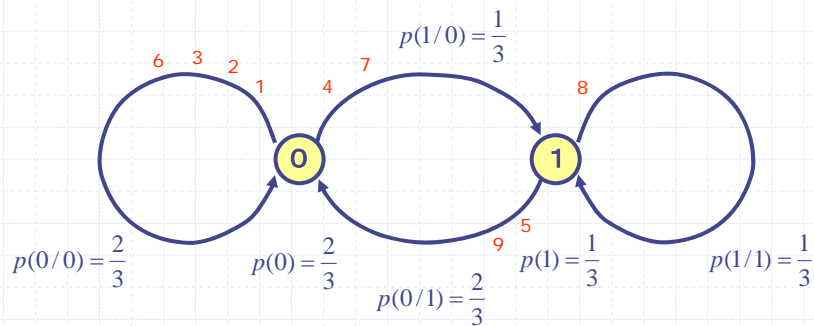
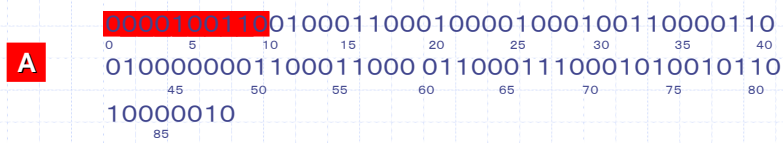


確率過程 A、B、Cは、どう違うか？

ただし、ここに示された0, 1の符号系列は、エルゴード的であるものとする！



符号系列 (A) のシャノン線図



単純マルコフ過程で見たシャノン線図

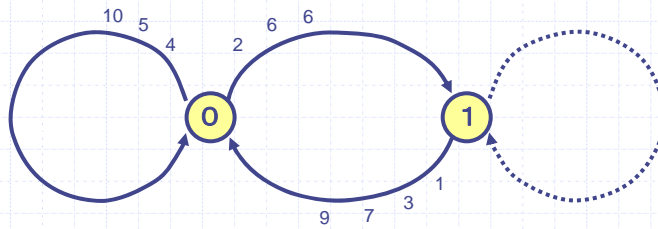


符号系列 (B) のシャノン線図

B

```

10100010100100001010010100001000010100101
 0         5         10        15        20        25        30        35        40
00100101010100000101001001001001001001010
 45        50        55        60        65        70        75        80
10010000
 85
    
```



単純マルコフ過程で見たシャノン線図

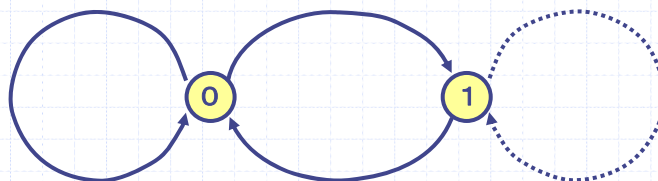


符号系列 (C) のシャノン線図

C

```

00100100100100100100100100100100100100100
 0         5         10        15        20        25        30        35        40
10010010010010010010010010010010010010010
 45        50        55        60        65        70        75        80
01001001
 85
    
```



単純マルコフ過程で見たシャノン線図

単純マルコフ過程で観察した場合、
(B) と (C) のシャノン線図は同じになる。



更に深く観察
してみよう！



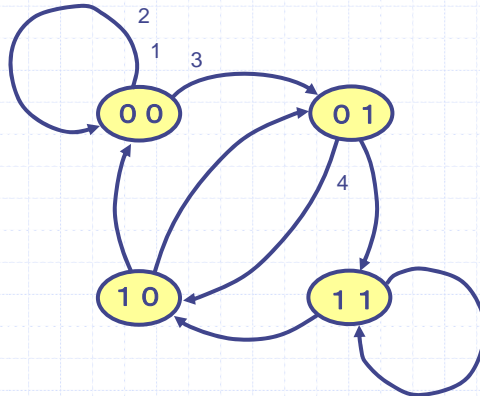
2重マルコフ過程での観察

A

```

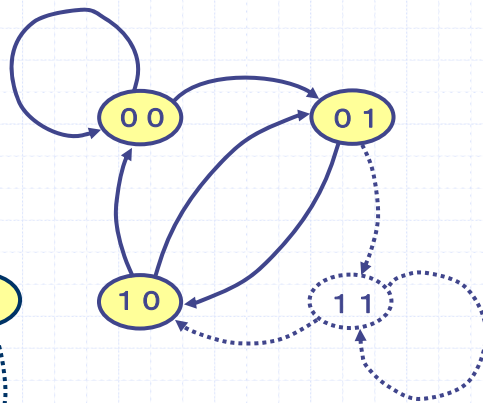
00001001100100011000100001000100110000110
0100000001100011000011000110001110001010010110
10000010
    
```

0 5 10 15 20 25 30 35 40
45 50 55 60 65 70 75 80
85

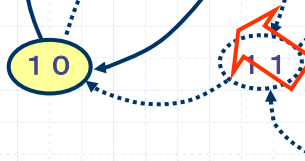


同様に、BとCを2重マルコフ過程での観察すると

B



C

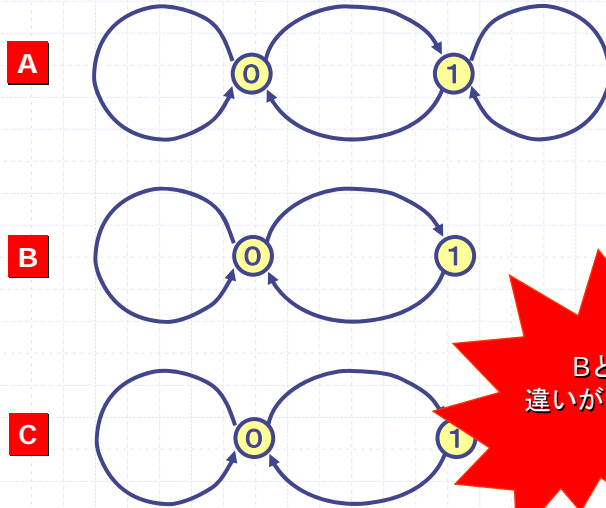


確率過程ではない！



整理 (シャノン線図を作ってみることの意義)

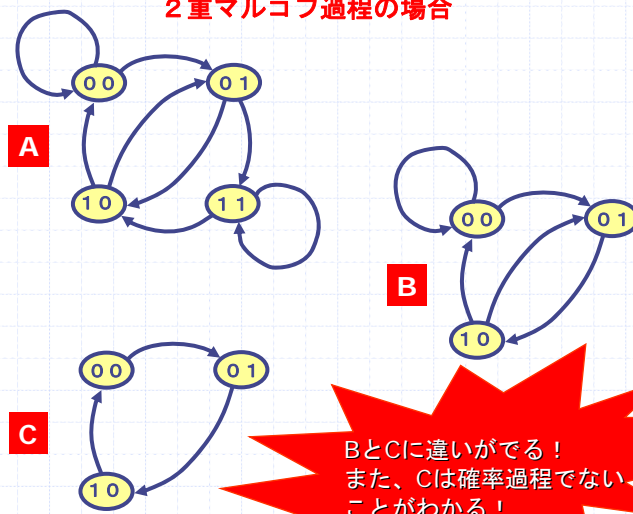
単純マルコフ過程の場合



BとCに
違いがない！

整理 (シャノン線図を作ってみることの意義)

2重マルコフ過程の場合



BとCに違いがある！
また、Cは確率過程でない
ことがわかる！

§ 3 離散系における情報量

§ 3-1 情報量の定義と性質

$$\text{シャノンの情報量} : \log_2 \frac{1}{p(a_i)} \cdots (3.1)$$

$p(a_i)$: 通報の生起確率



なぜ、対数の底が「2」なのか? → エントロピー最大値のところで説明する.

この情報量を、そのまま使用することはない!

ただ、情報理論における情報量の本質として理解しておく必要がある!



エントロピー : $H(X)$ (1通報あたりの平均情報量)

$$H(X) = - \sum_{i=1}^N p(a_i) \log_2 p(a_i) \text{ [bit]} \cdots (3.2)$$

(確率事象系 X の平均情報量)

- ・ 通報列 $\{a_i\}_{i=1}^N$: $a_1, a_2, a_3, \cdots, a_i, \cdots, a_N$
- ・ 確率事象系 X :

$$X = \left\{ \begin{array}{cccccc} a_1 & a_2 & \cdots & a_i & \cdots & a_N \\ p(a_1) & p(a_2) & \cdots & p(a_i) & \cdots & p(a_N) \end{array} \right\}$$



Example 3.1: 天気予報のエントロピー

天気予報が提供する情報量を求めてみよう！

ただし、天気予報は、外れないものとする。

地方 天気	X	Y	Z	W
F	1/2	7/8	1	1/4
C	1/4	0	0	1/4
R	1/8	1/8	0	1/4
S	1/8	0	0	1/4

→ $H_X = -\frac{1}{2} \log_2 \frac{1}{2} - \frac{1}{4} \log_2 \frac{1}{4} - \left(\frac{1}{8} \log_2 \frac{1}{8} \right) \times 2 = 1.8 \text{ [bit]}$



$$H_X = -\frac{1}{2} \log_2 \frac{1}{2} - \frac{1}{4} \log_2 \frac{1}{4} - \left(\frac{1}{8} \log_2 \frac{1}{8} \right) \times 2 = 1.8 \text{ [bit]}$$

$$H_Y = -\frac{7}{8} \log_2 \frac{7}{8} - 0 - \frac{1}{8} \log_2 \frac{1}{8} - 0 = 0.5 \text{ [bit]}$$

$$H_Z = -1 \log_2 1 - 0 - 0 - 0 = 0 \text{ [bit]}$$

$$H_W = \left[-\frac{1}{4} \log_2 \frac{1}{4} \right] \times 4 = 2 \text{ [bit]} \quad \dots \text{最大!}$$



生起確率の「ばらつき」大

エントロピー 大

(参考) エントロピー : 熱力学の用語

- 自然界では、エントロピーは増大方向に向かう
- エントロピー値は、「ばらつき」のパラメータと言える

エントロピー H_X は、確率事象系 X の「不確かさ」の度合



2008年度
「情報工学」

第2回講義 おわり