



# ベイジアンネットワーク概説

---

## 1.4 ノードの確率の計算

### 1.4.1 確率変数の分布の表記

### 1.4.2 トポロジー順序

発表者 加藤 友宏

発表日 2006/10/20



## 1.4 ノードの確率の計算

---

- 各ノードの不確定性を確率によって評価することが目的
  - 条件付き確率によって評価
  - どこからも影響されないノード(ルート)は確率を直接評価
  - 実際には、いくつかのノードは不確定性を失い、確定した値を持っている。



## 1.4 ノードの確率の計算

---

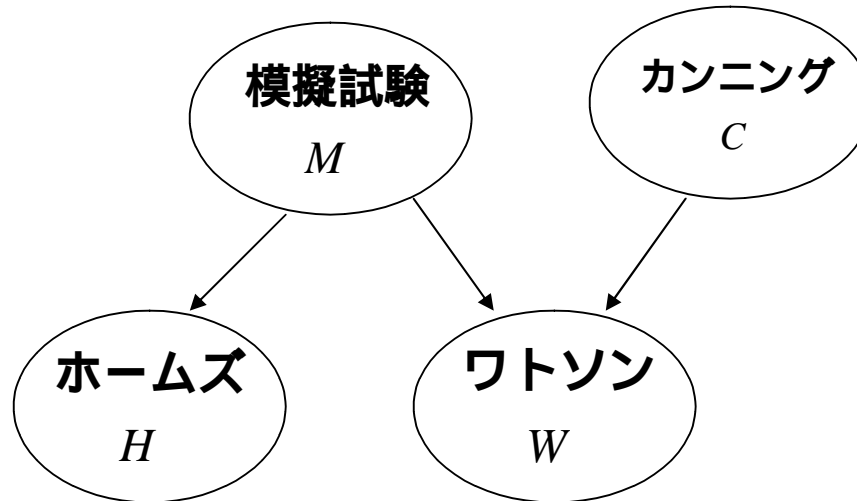
### ■ 例題

- ホームズ君とワトソン君が非常に難しい難問を解いています。このように難しい問題でも、ホームズ君は、5割解けます。また、類似問題を模擬試験ですでに解いている場合は、ホームズ君は、9割解けます。ワトソン君は、それほど数学が得意ではなく、通常解ける割合が1割、模擬試験で既出でも4割の正答率です。ワトソン君は、かつてカンニングをしたことがあります。

ここで問題です。ワトソン君が問題を解きました。ワトソン君がカンニングをした可能性はどの程度でしょうか？

## 1.4 ノードの確率の計算

- 例題の不確実な状況をグラフにすると...



$M$  : 模擬試験を受ける

$C$  : カンニングをする

$H$  : ホームズが正解

$W$  : ワトソンが正解

$\bar{M}$  : 模擬試験を受けない

$\bar{C}$  : カンニングをしない

$\bar{H}$  : ホームズが不正解

$\bar{W}$  : ワトソンが不正解

→ それぞれを否定

各ノードは、その事象が起きたか起きなかったかの2値とする



## 1.4 ノードの確率の計算

---

- 他のノードに影響されないノードの事前確率を評価
  - (1) ホームズとワトソンが模擬試験を受ける確率  
 $P(M)=0.5$  (ホームズとワトソンが共に受けるか否か)
  - (2) カンニングをする確率を  $P(C)=0.1$
- 各ノードは2値としたので
  - (3) 模擬試験を受けない確率  $P(\bar{M})$  は0.5
  - (4) カンニングをしない確率  $P(\bar{C})$  は0.9



## 1.4 ノードの確率の計算

- MとCの各状況におけるワトソンの正答確率の評価
  - (5) 「模擬試験を受ける、かつ、カンニングをする」場合、ホームズの解答を用いると仮定すると、ワトソンが正解する確率は、 $P(W|M,C)=0.9$
  - (6) 「模擬試験を受けない、かつ、カンニングをする」場合、ホームズの解答を用いるとすると、ワトソンが正解する確率は、 $P(W|\bar{M},C)=0.5$
  - (7) 「模擬試験を受ける、かつ、カンニングをしない」場合、ワトソンが正解する確率は、 $P(W|M,\bar{C})=0.4$
  - (8) 「模擬試験を受けない、かつ、カンニングをしない」場合、ワトソンが正解する確率は、 $P(W|\bar{M},\bar{C})=0.1$



## 1.4 ノードの確率の計算

- ワトソンが正答したときカンニングをした確率

$$P(C | W) = P(C, M | W) + P(C, \bar{M} | W)$$

- ここでCとWは互いに独立であると仮定

$$P(C, M | W)$$

$$\begin{aligned} &= \frac{P(W | M, C)P(M)P(C)}{\left\{ P(W | M, C)P(M)P(C) + P(W | \bar{M}, C)P(\bar{M})P(C) \right\} \\ &\quad \left\{ + P(W | M, \bar{C})P(M)P(\bar{C}) + P(W | \bar{M}, \bar{C})P(\bar{M})P(\bar{C}) \right\}} \\ &= \frac{0.9 \times 0.5 \times 0.1}{\left\{ (0.9 \times 0.5 \times 0.1) + (0.5 \times 0.5 \times 0.1) \right\} \\ &\quad \left\{ + (0.4 \times 0.5 \times 0.9) + (0.1 \times 0.5 \times 0.9) \right\}} \\ &= \frac{0.045}{0.295} = \frac{5}{59} \end{aligned}$$



## 1.4 ノードの確率の計算

---

同様にして、 $P(C, \bar{M} | W) = \frac{0.025}{0.295} = \frac{5}{59}$

$$P(C | W) = \frac{9}{59} + \frac{5}{59} = \frac{14}{59}$$

ワトソンが正答したとき、

カンニングをした確率は  $\frac{14}{59}$  ( 0.237)



## 1.4.1 確率変数の分布の表記

- $P(X)$  は、確率変数  $X$  の分布を示すものと定義

$X$  が  $x_1, x_2, x_3$  の値をとるとき、

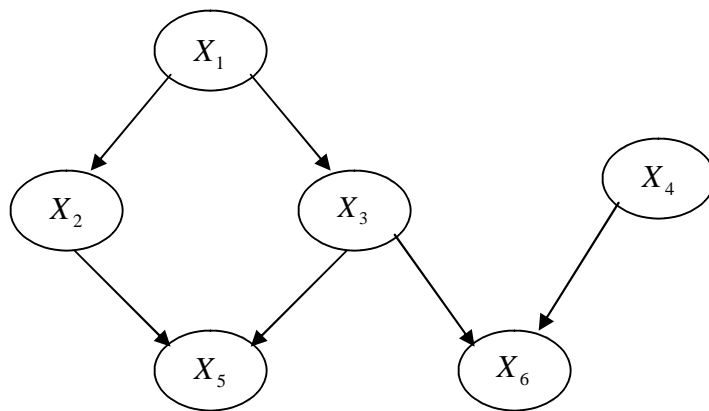
$P(X)$  は、  $P(x_1), P(x_2), P(x_3)$  を成分とするベクトルを示す

$X$  が  $x_1, x_2, x_3$  の値をとり、  $Y$  が  $y_1, y_2$  の値をとるとき、

$$P(X | Y) = \begin{bmatrix} P(y_1 | x_1) & P(y_2 | x_1) \\ P(y_1 | x_2) & P(y_2 | x_2) \\ P(y_1 | x_3) & P(y_2 | x_3) \end{bmatrix}$$

## 1.4.2 トポロジー順序

- ベイジアンネットワークモデルの目的  
各ノードの数値の確率分布を求めること



目的は、 $P(X_1, X_2, X_3, X_4, X_5, X_6)$ を評価すること

同時分布から、

周辺分布 $P(X_1), P(X_2), P(X_3), P(X_4), P(X_5), P(X_6)$ が得られる



## 1.4.2 トポロジ－順序

- トポロジ－順序
  - 子孫が、その先祖の前に来ることがないようなノードの順序
  - 1通りではなくいくつかの可能な順序が存在

**順序** $X_1, X_2, X_3, X_4, X_5, X_6$ **が一つのトポロジ－順序**

$$\begin{aligned} &P(X_1, X_2, X_3, X_4, X_5, X_6) \\ &= P(X_1)P(X_2 | X_1)P(X_3 | X_1, X_2)P(X_4 | X_1, X_2, X_3) \\ &\quad \times P(X_5 | X_1, X_2, X_3, X_4)P(X_6 | X_1, X_2, X_3, X_4, X_5) \end{aligned}$$

**条件付き独立性を考えると、**

$$= P(X_1)P(X_2 | X_1)P(X_3 | X_1)P(X_4)P(X_5 | X_2, X_3)P(X_6 | X_3, X_4)$$



## 1.4.2 トポロジー順序

---

- 一般的に、ノードの同時確率は、

ノードの全体を  $U = [X_1, X_2, \dots, X_n]$

$X_j$  の親ノードを  $pa(X_j)$

$$P(u) = \prod_j P(X_j \mid pa(X_j))$$