

Modelowanie Niepewności

Na podstawie: AIMA, ch13

Wojciech Jaśkowski

Instytut Informatyki,
Politechnika Poznańska

15 marca 2013

- ▶ Świat częściowo obserwowalny
- ▶ Świat niedeterministyczny

Także:

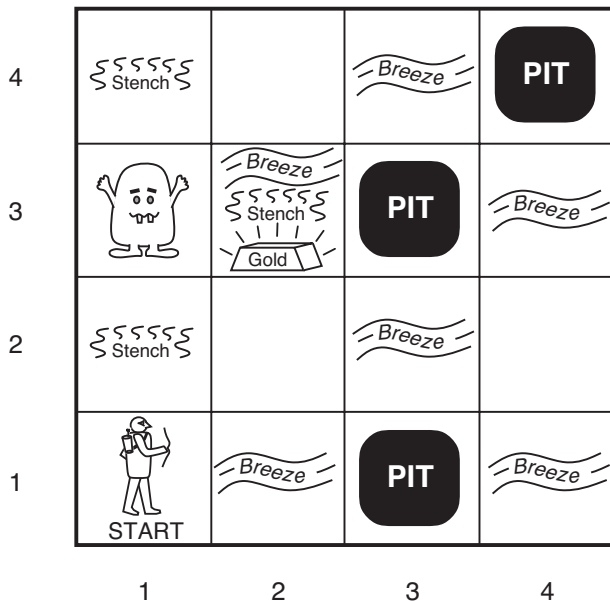
- ▶ Lenistwo i ignorancja (niewiedza)

Cel: Racjonalne decyzje w obecności niepewności

Świat Wumpus'a

Wstęp

Przypomnienie:
podstawy
probabilistyki



Świat Wumpus'a

| | | | |
|----------------|----------------|-----|-----|
| 1,4 | 2,4 | 3,4 | 4,4 |
| 1,3 | 2,3 | 3,3 | 4,3 |
| 1,2 B OK | 2,2 | 3,2 | 4,2 |
| 1,1 OK | 2,1 B OK | 3,1 | 4,1 |

Podstawy I

- ▶ Notacja: zmienne losowa $Cancer = \{\neg c, c\}$
- ▶ Prawdopodobieństwo warunkowe:
 - ▶ $P(c|t)P(t) = P(c \wedge t)$ (reguła produkcji)
- ▶ Rozkład prawdopodobieństwa:
 - ▶ $\mathbf{P}(Cancer) = \langle P(c), P(\neg c) \rangle$
- ▶ Rozkład prawd. łącznego:
 - ▶ $\mathbf{P}(Cancer, Test)$ - wektor wszystkich kombinacji wartości zmiennych losowych $Cancer$ i $Test$.
- ▶ Niezależność zdarzeń losowych:
 - ▶ $P(c) = P(c|t)$
 - ▶ $P(t) = P(t|c)$
 - ▶ $P(c)P(t) = P(c \wedge t)$
- ▶ Niezależność zmiennych losowych:
 - ▶ $\mathbf{P}(T) = \mathbf{P}(T|C)$
 - ▶ wiedza o niezależności zmiennych jest zwykle wiedzą dziedzinową.

(Pełny) rozkład łączny

| | <i>ból</i> | | \neg <i>ból</i> | |
|----------------------|-------------|--------------------|-------------------|--------------------|
| | <i>test</i> | \neg <i>test</i> | <i>test</i> | \neg <i>test</i> |
| <i>dziura</i> | 0.108 | 0.012 | 0.072 | 0.008 |
| \neg <i>dziura</i> | 0.016 | 0.064 | 0.144 | 0.576 |

Prawd. marginalne (marginalizacja)

| | <i>ból</i> | | \neg <i>ból</i> | |
|----------------------|-------------|--------------------|-------------------|--------------------|
| | <i>test</i> | \neg <i>test</i> | <i>test</i> | \neg <i>test</i> |
| <i>dziura</i> | 0.108 | 0.012 | 0.072 | 0.008 |
| \neg <i>dziura</i> | 0.016 | 0.064 | 0.144 | 0.576 |

▶ $P(\textit{dziura}) = ?$

▶ $P(\textit{Dziura}) = ?$

Ogólnie: $\mathbf{P}(\mathbf{Y}) = \sum_{x \in \mathbf{X}} \mathbf{P}(\mathbf{Y}, x)$

| | <i>ból</i> | | $\neg b\acute{o}l$ | |
|---------------|-------------|-------------|--------------------|-------------|
| | <i>test</i> | $\neg test$ | <i>test</i> | $\neg test$ |
| <i>dziura</i> | 0.108 | 0.012 | 0.072 | 0.008 |
| $\neg dziura$ | 0.016 | 0.064 | 0.144 | 0.576 |

▶ $P(dziura|b\acute{o}l) = ?$

▶ Ogólnie:

- ▶ $\mathbf{P}(\mathbf{Y}) = \sum_{x \in \mathbf{X}} \mathbf{P}(\mathbf{Y}|x)P(x)$, gdzie \mathbf{Y} i \mathbf{X} są wektorami zmiennych losowych

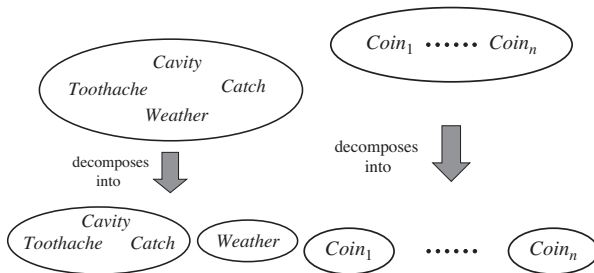
| | <i>ból</i> | | $\neg b\acute{o}l$ | |
|---------------|-------------|-------------|--------------------|-------------|
| | <i>test</i> | $\neg test$ | <i>test</i> | $\neg test$ |
| <i>dziura</i> | 0.108 | 0.012 | 0.072 | 0.008 |
| $\neg dziura$ | 0.016 | 0.064 | 0.144 | 0.576 |

- ▶ $P(dziura|b\acute{o}l) = ?$
- ▶ $P(\neg dziura|b\acute{o}l) = ?$
- ▶ $P(Dziura|b\acute{o}l) = ?$
- ▶ Ogólnie:
 - ▶ $\mathbf{P}(X|e) = \alpha \mathbf{P}(X, e)$, gdzie \mathbf{X} jest wektorem zmiennych losowych

Czwarta zmienna: pogoda

- ▶ $P(\text{Pogoda} = \text{słoneczna}, \text{ból}, \text{test}, \text{dziura}) = P(\text{Pogoda} = \text{słoneczna} | \text{ból}, \text{test}, \text{dziura})P(\text{ból}, \text{test}, \text{dziura})$
- ▶ $P(\text{Pogoda} = \text{słoneczna} | \text{ból}, \text{test}, \text{dziura}) = P(\text{Pogoda} = \text{słoneczna})$, więc:
- ▶ $P(\text{Pogoda} = \text{słoneczna}, \text{ból}, \text{test}, \text{dziura}) = P(\text{Pogoda} = \text{słoneczna})P(\text{ból}, \text{test}, \text{dziura})$
- ▶ Ogólnie:
 - ▶ $\mathbf{P}(X|Y) = \mathbf{P}(X)$, albo $\mathbf{P}(X, Y) = \mathbf{P}(X)\mathbf{P}(Y)$

Niezależność



$$P(a|b) = \frac{P(b|a)P(a)}{P(b)}$$

- ▶ To proste równanie leży u podstawy większości nowoczesnych systemów sztucznej inteligencji opartych na wnioskowaniu probabilistycznym.
- ▶ $P(b)$ — prawd. marginalne, $P(a|b)$ — prawd. a posteriori, $P(a)$ — prawd. a priori
- ▶ $P(b)$ zwykle jest nieznane i rozpisuje się je jako praw. całkowite.
- ▶ Wersja bardziej ogólna (z dodatkową wartością zmiennej E):

$$P(Y|X, e) = \frac{P(X|Y, e)P(Y|e)}{P(X|e)}$$

- ▶ Kierunek przyczynowy: $P(\text{efekt}|\text{przyczyna})$
- ▶ Kierunek diagnostyczny: $P(\text{przyczyna}|\text{efekt})$

zapalenie opon mózgowych (M) i sztywność karku (S)

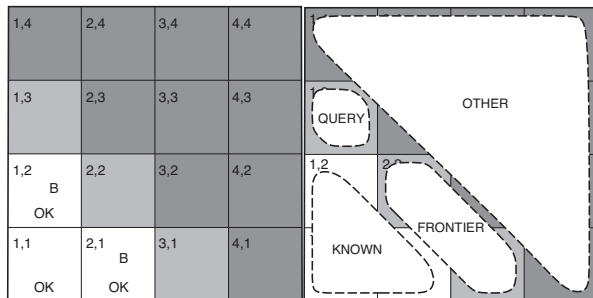
- ▶ $P(s|m) = 0.7$
- ▶ $P(m) = 1/50000$
- ▶ $P(s) = 0.01$
- ▶ $P(M|s) = ?$

$$\mathbf{P}(Dziura|ból, test) = ?$$

Ale to się nie skaluje...

$$\begin{aligned}\mathbf{P}(Dziura|ból, test) &= \alpha \mathbf{P}(ból, test|Dziura) \mathbf{P}(Dziura) \\ &= \alpha \mathbf{P}(ból|Dziura) \mathbf{P}(test|Dziura) \mathbf{P}(Dziura)\end{aligned}$$

- ▶ C — rak, T_1 — jakiś test na obecność raka, T_2 — jakiś inny test na obecność raka
- ▶ C jest zmienną ukrytą. Ale jeśli znalazlibyśmy C jakkolwiek wiedza o T_1 nie da nam żadnej dodatkowej wiedzy dot. T_2 , czyli T_1 i T_2 są niezależne warunkowo pod warunkiem C .
 - ▶ $\mathbf{P}(T_2|C, T_1) = \mathbf{P}(T_2|C)$
 - ▶ $\mathbf{P}(T_1, T_2|C) = \mathbf{P}(T_1|C)\mathbf{P}(T_2|C)$
- ▶ Notacja: $T_1 \perp T_2|C$



Jakie jest prawd, że w polu (1,3) jest jama jeśli wiatr poczuliśmy w polu (1,2) i (2,1)? Innymi słowy zapytanie wygląda tak:

$$\mathbf{P}(P_{1,3} | b_{1,2}, b_{2,1}, \neg b_{1,2}, \neg p_{1,2}, \neg p_{2,1}, \neg p_{1,1}) = ?$$