

Redeneren met onzekerheid III

Onderwerpen:

- Regelgeassocieerde methoden voor redeneren met onzekerheid
- Subjectieve Bayesiaanse methode
- Relatie met certainty-factor model
- ... en daarmee met Bayesiaanse netwerken
- Voorbeeldopgave

-- p.1/19

Terug naar regels

- Kies een geschikte theorie
- Vind een invulling voor de **combinatiefuncties** f_{and} , f_{or} , f_{prop} , f_{co}
- Implementeer de combinatoriefuncties als onderdeel van een inference engine

Voorbeelden:

- Certainty-factor model (Mycin)
- **Subjectieve Bayesiaanse methode (Prospector)**
- Ishizuka's regelgebaseerde vereenvoudiging van Dempster-Shafer theorie

-- p.2/19

Subjectieve Bayesiaanse methode

- Toepassing van kansrekening in productieregels:

if e then h $P(h|e), P(h|\neg e)$ fi

$e \xrightarrow{P(h|e), P(h|\neg e)} h$

- Ontwikkeld door R.O. Duda, P.E. Hart, N.J. Nilsson voor **Prospector**
- Invulling voor de combinatoriefuncties:
 - f_{prop}
 - f_{and} en f_{or}
 - f_{co}

-- p.3/19

Voorbeeld

$\mathcal{R} = \{R_1 : \text{if } flu \text{ then } fever \quad P(fever|flu) = 0.8, \quad \text{fi},$
 $P(fever|\neg flu) = 0.1$
 $R_2 : \text{if } common-cold \text{ then } fever \quad P(fever|common-cold) = 0.3, \quad \text{fi}\}$
 $P(fever|\neg common-cold) = 0.05$

Feiten F :

- $P(flu | e') = 0.6$ en
- $P(common-cold | e') = 1$

met e' achtergrondkennis (alles wat je to zover weet)

Apriori-kennis: $P(fever) = 0.2$

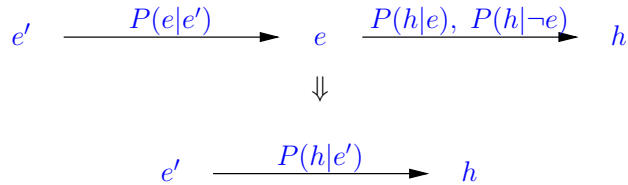
Vraag: wat is $P(fever | e')$?

-- p.4/19

Herschrijven inferentienetwerk

Combinatiefuncties:

(1) Propagatie van onzekerheid f_{prop} :



Er geldt:

$$P(h | e') = P(h | e, e')P(e | e') + P(h | \neg e, e')P(\neg e | e')$$

Blokkeren van invloed

Blokkeren van de invloed van E' op H :



H is **conditioneel onafhankelijk** van E' gegeven E als:

$$P(H | E, E') = P(H | E)$$

als $P(E', E) > 0$

Betekenis: E' draagt niet bij aan de kennis over H als we E al weten met absolute zekerheid

Dit geldt voor alle waarden van E, E' en H

Propagatie van kansinformatie

H is conditioneel onafhankelijk van E' gegeven E :

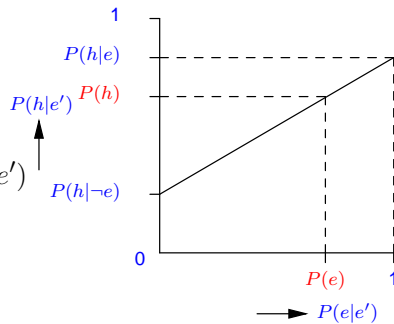
$$\begin{aligned} P(h | e') &= P(h | e)P(e | e') + P(h | \neg e)P(\neg e | e') \\ &= [P(h | e) - P(h | \neg e)]P(e | e') + P(h | \neg e) \end{aligned}$$

Lineaire functie in x :

$$\begin{aligned} f(x) &= ax + b \\ \Rightarrow a &= P(h | e) - P(h | \neg e); \\ b &= P(h | \neg e) \end{aligned}$$

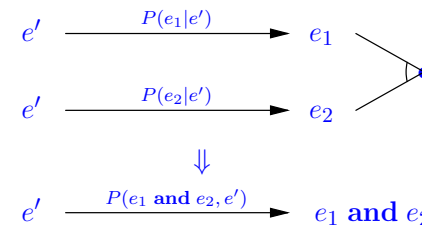
Als $P(e | e') = P(e)$, dan:

$$P(h | e') = P(h | e)P(e) + P(h | \neg e)P(\neg e) = P(h)$$



Combinatiefuncties (vervolg)

(2) Samengestelde aanwijzingen

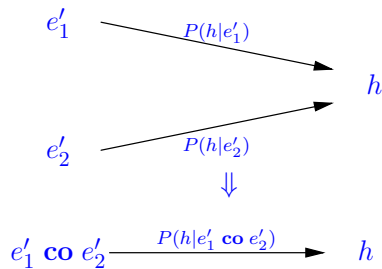


f_{and} : $P(e_1 \text{ and } e_2 | e') = \min\{P(e_1 | e'), P(e_2 | e')\}$

f_{or} : $P(e_1 \text{ or } e_2 | e') = \max\{P(e_1 | e'), P(e_2 | e')\}$

Combinatiefuncties (vervolg)

(3) Co-concluderende regels f_{co} :



Veronderstelling: $P(h | e'_1 \text{ co } e'_2) = P(h | e'_1, e'_2)$ (dus $\text{co} \equiv \wedge$)

Regel van Bayes: $P(h | e'_1, e'_2) = P(e'_1, e'_2 | h)P(h)/P(e'_1, e'_2)$

-- p.9/19

Co-concluderende regels

• E'_1 en E'_2 zijn conditioneel onafhankelijk gegeven H :

$$P(h | e'_1, e'_2) = \frac{P(e'_1 | h)P(e'_2 | h)P(h)}{P(e'_1, e'_2)}$$

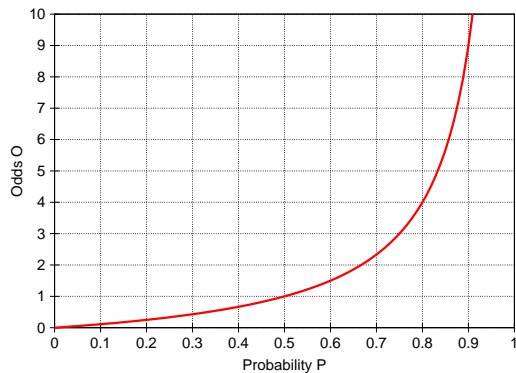
• Echter alleen $P(h | e'_i)$, $i = 1, 2$, zijn bekend
 \Rightarrow regel van Bayes: $P(e'_i | h) = P(h | e'_i)P(e'_i)/P(h)$,
 maar $P(e'_i)$ is niet direct beschikbaar

• Truc: $P(\neg h | e'_1, e'_2) = \frac{P(e'_1 | \neg h)P(e'_2 | \neg h)P(\neg h)}{P(e'_1, e'_2)}$

$$\begin{aligned} \Rightarrow \frac{P(h | e'_1, e'_2)}{P(\neg h | e'_1, e'_2)} &= \frac{P(e'_1 | h)}{P(e'_1 | \neg h)} \frac{P(e'_2 | h)}{P(e'_2 | \neg h)} \frac{P(h)}{P(\neg h)} \\ &= \lambda_1 \cdot \lambda_2 \cdot O(h) = O(h | e'_1, e'_2) \end{aligned}$$

-- p.10/19

Odds en kansen



Er geldt:

- $O(h | e) = 1$ als $P(h | e) = 0.5$
- $O(h | e) \rightarrow \infty$ als $P(h | e) \uparrow 1$

-- p.11/19

Co-concluderende regels – Odds

• **Oddsform:** $O(h | e'_1, e'_2) = \lambda_1 \cdot \lambda_2 \cdot O(h)$, met

$$\begin{aligned} \lambda_i &= \frac{P(e'_i | h)}{P(e'_i | \neg h)} = \frac{(P(h | e'_i)P(e'_i))/P(h)}{(P(\neg h | e'_i)P(e'_i))/P(\neg h)} \\ &= \frac{P(h | e'_i)}{P(\neg h | e'_i)} \cdot O(\neg h) = \frac{O(h | e'_i)}{O(h)} \end{aligned}$$

voor elke regel $i = 1, 2$

• **Terug naar kansen:**

$$P(h | e'_1, e'_2) = \frac{O(h | e'_1, e'_2)}{1 + O(h | e'_1, e'_2)}$$

-- p.12/19

Voorbeeld (herhaling)

$$\mathcal{R} = \{R_1 : \text{if } flu \text{ then } fever \quad P(fever | flu) = 0.8, \quad \text{fi}, \\ P(fever | \neg flu) = 0.1 \\ R_2 : \text{if } common-cold \text{ then } fever \quad P(fever | common-cold) = 0.3, \quad \text{fi} \} \\ P(fever | \neg common-cold) = 0.05$$

Feiten F :

- $P(flu | e') = 0.6$ en
- $P(common-cold | e') = 1$

met e' achtergrondkennis (alles wat je to zover weet)

Apriori-kennis: $P(fever) = 0.2 \Rightarrow O(fever) = 0.2/0.8 = 1/4$

Vraag: wat is $P(fever | e')$?

..p.13/19

Voorbeeld

• Regel R_1 : $P(fever | flu) = 0.8$ en $P(fever | \neg flu) = 0.1$

- Feit: $P(flu | e') = 0.6$
- Propagatie:

$$P(fever | e'_1) = [P(fever | flu) - P(fever | \neg flu)] P(flu | e') \\ + P(fever | \neg flu) \\ = (0.8 - 0.1) \times 0.6 + 0.1 = 0.52$$

• Co-concluderen:

- $\lambda_1 = P(fever | e'_1) / (P(\neg fever | e'_1) O(fever)) = \\ (0.52/0.48) \times 4 = 4\frac{1}{3}$

..p.14/19

Voorbeeld (vervolg)

• Regel R_2 : $P(fever | common-cold) = 0.3$ en $P(fever | \neg common-cold) = 0.05$

- Feit: $P(common-cold | e') = 1$
- Propagatie:

$$P(fever | e'_2) = [P(fever | com-cold) - P(fever | \neg com-cold)] \\ \cdot P(com-cold | e') + P(fever | \neg com-cold) \\ = (0.3 - 0.05) \times 1 + 0.05 = 0.3$$

• Co-concluderen:

- $\lambda_2 = P(fever | e'_2) / (P(\neg fever | e'_2) O(fever)) = \\ (0.3/0.7) \times 4 \approx 1.71$

..p.15/19

Voorbeeld (vervolg)

Bepaald:

- $\lambda_1 = 4\frac{1}{3}$
- $\lambda_2 = 1.71$
- $O(fever) = 1/4$

We kunnen nu uitrekenen:

$$O(fever | e'_1 \text{ co } e'_2) = \lambda_1 \lambda_2 O(fever) \\ = 4.33 \times 1.71 \times 0.25 \\ \approx 1.85$$

Dus: $P(fever | e'_1 \text{ co } e'_2) = 1.85 / (1 + 1.85) = 0.65$

Vergelijk **apriori-kennis**: $P(fever) = 0.2$

..p.16/19

Vergelijking certainty factors

(1) Propagatie:

- Subjectieve Bayesiaanse methode:

$$P(h | e') = [P(h | e) - P(h | \neg e)]P(e | e') + P(h | \neg e)$$

- Certainty-factor calculus:

$$CF(h, e') = CF(h, e) \cdot \max\{0, CF(e, e')\}$$

(2) Samengestelde aanwijzingen:

- Subjectieve Bayesiaanse methode (f_{and})

$$P(e_1 \text{ and } e_2 | e') = \min\{P(e_1 | e'), P(e_2 | e')\}$$

- Certainty-factor calculus:

$$CF(e_1 \text{ and } e_2, e') = \min\{CF(e_1, e'), CF(e_2, e')\}$$

.. p.17/19

Vergelijking certainty factors (vervolg)

Co-concluderende regels:

- Subjectieve Bayesiaanse methode:

$$O(h | e'_1, \dots, e'_n) = \prod_{i=1}^n \lambda'_i \cdot O(h)$$

met

$$P(h | e'_1, \dots, e'_n) = \frac{O(h | e'_1, \dots, e'_n)}{1 + O(h | e'_1, \dots, e'_n)}$$

- Certainty-factor calculus:

$$CF(h, e'_1 \text{ co } e'_2) = CF(h, e'_1) + CF(h, e'_2)(1 - CF(h, e'_1))$$

⇒ volstrekt andere probabilistische interpretatie

.. p.18/19

Opgave

Beschouw de volgende verzameling produktieregels \mathcal{R} :

R_1 : if a or b then $c_{0,8}$ fi

R_2 : if e then $a_{0,8}$ fi

R_3 : if f then $b_{1,0}$ fi

met de volgende (initiële) feitenverzameling $F = \{e_{0,7}, f_{0,5}\}$, waarin geabstraheerd is van de structuur van condities, conclusies en feiten.

- Geef aan onder welke voorwaarden de subjectieve Bayesiaanse methode toegepast kan worden voor de berekening van de onzekerheid met betrekking tot de hypothese c .
- Pas deze veronderstellingen toe bij het berekenen van $P(c|e')$, waarbij in e' alle gegeven aanwijzingen verwerkt zijn.

.. p.19/19