

Redeneren met onzekerheid

Onderwerpen:

- waarom speelt onzekerheid een belangrijke rol?
- hoe leggen we **onzekere kennis** vast?
- ontwikkelingen:
 - jaren 1980 aanpak: representatie in regels (MYCIN, Prospector)
 - jaren 1990 tot heden aanpak: netwerkmodellen (Bayesian networks – Munin)
 - laatste ontwikkelingen: integratie van netwerkmodellen en logica (Markov logica) (weer terug bij af?)

.. - p.1/26

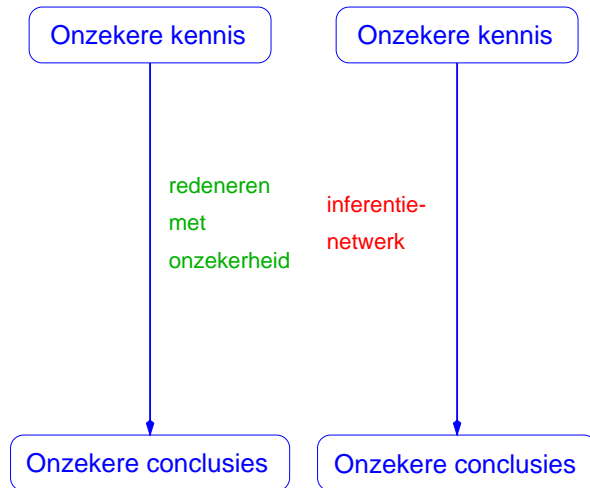
Redeneren met onzekerheid

Onzekere kennis:

- Het gaat morgen **misschien** regenen
- Ik **hoop** het tentamen Intelligente Systemen te halen
- Ernstige hoofdpijn **kan** wijzen op de aanwezigheid van een hersentumor
- Beatrix is **ongeveer** 60 jaar oud
- De **kans** op een recessie is **klein**

.. - p.2/26

Redeneren met onzekerheid



.. - p.3/26

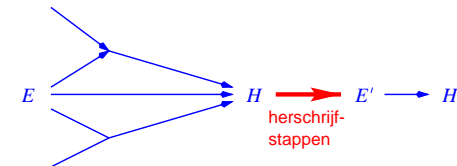
Manipulatie van onzekerheid in regels

Gegeven:

- Aanwijzingen E ('Evidence')
- Hypothese H
- Inferentienetwerk: graafrepresentatie van o.b.v. top-down inferentie geslaagde regels

Redeneren met onzekerheid:

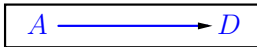
- Herschrijven van inferentienetwerk tot één pijl $E' \rightarrow H$
- Propagatie van onzekerheid



.. - p.4/26

Constructie van inferentienetwerk

- (1) Slagen van productieregel van de vorm:
if A then D fi



- (2) Slagen van productieregel van de vorm:
if D and I then B fi



- (3) Slagen van productieregel van de vorm:
if I or G then H fi



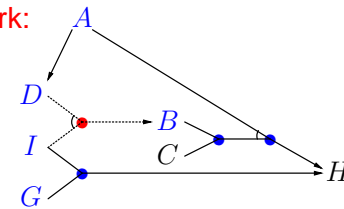
Voorbeeld inferentienetwerk

Gegeven:

- Verzameling productieregels:
 $\mathcal{R} = \{R_1 : \text{if } A \text{ and } (B \text{ or } C) \text{ then } H \text{ fi},$
 $R_2 : \text{if } D \text{ and } I \text{ then } B \text{ fi},$
 $R_3 : \text{if } I \text{ or } G \text{ then } H \text{ fi},$
 $R_4 : \text{if } A \text{ then } D \text{ fi}\}$

- Hypothese H (doel)
- Feitenverzameling: $F = \{A, C, \neg I, G\}$

Inferentienetwerk:



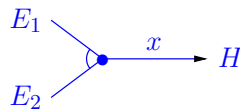
Representatie van onzekerheid

- E : aanwijzingen (evidence)
- H : hypothese

if E_1 and E_2 then H_x fi

Observatie van E_1 en E_2 bevestigt hypothese H met zekerheid x

- Inferentienetwerk:



Manipulatie van onzekerheid in regels

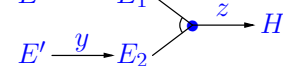
Combinatiefuncties (herschrijfgeregels):

- (1) **Propagatie** van onzekerheid in aanwijzingen: f_{prop}
 if E then H_y fi $E' \xrightarrow{x} E \xrightarrow{y} H$

↓

$$E' \xrightarrow{f_{\text{prop}}(x,y)} H$$

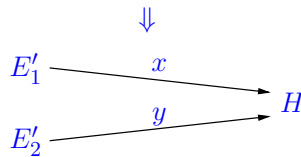
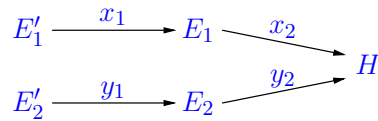
- (2) **Samengestelde** aanwijzingen: $f_{\text{and}}, f_{\text{or}}$
 if E_1 and E_2 then H_z fi $E' \xrightarrow{x} E_1$



$$E' \xrightarrow{f_{\text{and}}(x,y)} E_1 \text{ and } E_2 \dots$$

Combinatiefuncties (vervolg)

- (3) Combinatiefunctie voor **co-concluderende** regels: f_{co}
 if E_1 then H_{x_2} fi
 if E_2 then H_{y_2} fi

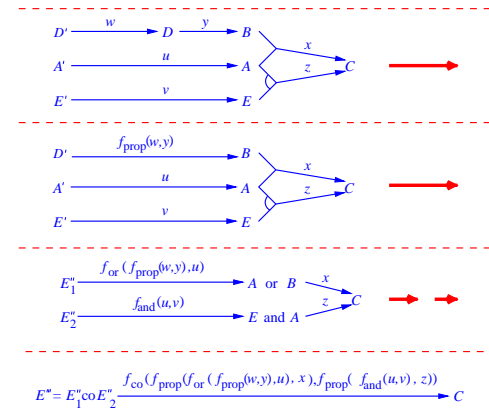


$$E' = E_1' \text{ co } E_2' \xrightarrow{f_{co}(x, y)} H$$

.. p.9/26

Voorbeeld

- if A or B then C_x fi
 if D then B_y fi
 if E and A then C_z fi
 $F = \{D_w, A_u, E_v\}$



.. p.10/26

Basisaanpak

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

Voorbeelden:

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

.. p.11/26

Herhaling: kansrekening

- **Kansverdeling P** : voeg een getal uit het interval $[0, 1]$ toe aan *Boolese expressies*
- **Boolese algebra \mathcal{B}** (voor twee variabelen *rain* en *happy*):

\top (true),
rain, \neg *rain*,
happy, \neg *happy*,
rain \wedge *happy*, ..., *rain* \wedge *happy* \wedge \neg *happy*, ...,
 \neg *rain* \wedge *happy*, ..., *rain* \vee *happy*,
 \neg *rain* \vee *happy*, ..., \perp (false)

zodanig dat:

- $\perp \leq \text{rain}$, $\text{rain} \leq (\text{rain} \vee \text{happy})$, ... (in het algemeen $\perp \leq x$ voor elke Boolese expressie $x \in \mathcal{B}$);
- $x \leq \top$ voor elke Boolese expressie $x \in \mathcal{B}$

.. p.12/26

Kansverdeling

- Een **kansverdeling** P is gedefinieerd als een functie $P : \mathcal{B} \rightarrow [0, 1]$, zodanig dat:
 - $P(\perp) = 0$
 - $P(\top) = 1$
 - $P(A \vee B) = P(A) + P(B)$, als $A \wedge B = \perp$ met $A, B \in \mathcal{B}$
- **Voorbeelden:**
 - $P(\text{rain} \vee \text{happy}) = P(\text{rain}) + P(\text{happy})$, als $\text{rain} \wedge \text{happy} = \perp$ (waarom? omdat ik het zo definieer)
 - $P(\text{rain} \wedge \text{happy}) = P(\perp) = 0$
 - $P(\neg \text{rain} \vee \text{rain}) = P(\neg \text{rain}) + P(\text{rain}) = P(\top) = 1$
 $\Rightarrow P(\neg \text{rain}) = 1 - P(\text{rain})$
 - $0 \leq P(\text{rain}) \leq 1$

.. p.13/26

Kansverdeling

- **Boolese algebra's (verzamelingen):**
 - $\top \Leftrightarrow \Omega$
 - $\perp \Leftrightarrow \emptyset$
 - $a \Leftrightarrow A$
 - $\neg a \Leftrightarrow \bar{A}$
 - $(a \vee b) \Leftrightarrow (A \cup B)$
 - $(a \wedge b) \Leftrightarrow (A \cap B)$
 - $a \leq (a \vee b) \Leftrightarrow A \subseteq (A \cup B)$
- met \Leftrightarrow 1-1 afbeelding, e.g. $P(\overline{\text{Rain}}) = 1 - P(\text{Rain})$
- **Voorwaardelijke kansverdeling:** $P(\text{happy} | \text{rain})$, d.i. kans op *happy* aannemend dat *rain* is waar

.. p.14/26

Voorwaardelijke kans

(Voorbeeld: *griep* en *koorts*)

- $P(\text{griep} \wedge \text{koorts})$: kans op griep en koorts tegelijk
- $P(\text{griep} | \text{koorts})$: kans op griep als bekend is dat de persoon koorts heeft (voorwaardelijke kans)
- Definitie: $P(H | E) = P(H \wedge E) / P(E)$, dus:

$$P(\text{griep} | \text{koorts}) = \frac{P(\text{griep} \wedge \text{koorts})}{P(\text{koorts})}$$

Pas $P(\text{griep} \wedge \text{koorts})$ aan, zodanig dat onzekerheid m.b.t. 'koorts' verwijderd wordt

.. p.15/26

Omkering van kansen

- Kansrekening en het **omkeren** van kansen:



$P(H|E)$ is vrijwel altijd niet gegeven

- Gegeven: $P(E|H)$: $P(\text{koorts} | \text{griep}) = 0.9$; $P(H)$: $P(\text{griep}) = 0.05$; $P(E)$: $P(\text{koorts}) = 0.09$



$$P(\text{griep}) = 0.05$$

$$P(\text{koorts}) = 0.09$$

- Regel van Bayes (kansomkeerder):
 $P(H | E) = P(E | H)P(H) / P(E)$

.. p.16/26

Regel van Bayes en marginalisatie

- Regel van Bayes – omkeren van kansen:

$$P(\textit{koorts} \mid \textit{griep}) = 0.9$$

$$P(\textit{griep}) = 0.05$$

$$P(\textit{koorts}) = 0.09$$

$$P(\textit{griep} \mid \textit{koorts}) = \frac{P(\textit{koorts} \mid \textit{griep})P(\textit{griep})}{P(\textit{koorts})} = 0.9 \cdot 0.05 / 0.09 = 0.5$$

- Marginalisatie en conditioneren:

$$\begin{aligned} P(E) &= P(E \wedge H) + P(E \wedge \neg H) \\ &= P(E \mid H)P(H) + P(E \mid \neg H)P(\neg H) \end{aligned}$$

$$\text{want } P(E) = P(E \wedge \top) = P(E \wedge (H \vee \neg H)) = P((E \wedge H) \vee (E \wedge \neg H)), \text{ en } (E \wedge H) \wedge (E \wedge \neg H) = \perp$$

.. p.17/26

Samenvatting

- Besproken: algemene aanpak voor redeneren met onzekere kennis in regels
- Deze hebben hun beperkingen (welke?)
- Vandaar:
 - benutten van kansrekening
 - maar kansrekening heeft ook zijn beperkingen (welke?)
- Beste oplossing tot op heden: Bayesiaanse (probabilistische) netwerken

.. p.18/26

Regelgebaseerde onzekere kennis

Productieregel voor onzekere classificatie:

- $\textit{koorts} \wedge \textit{spierpijn} \Rightarrow \textit{griep}_{CF=0.8}$

(of if *koorts* and *spierpijn* then *griep*_{CF=0.8} fi)

- Onzekerheidscalculi (CF-model, subjectieve Bayesiaanse methode):

- CF(*koorts*, *B*) = 0.6;

- CF(*spierpijn*, *B*) = 1

(*B* is achtergrondkennis)

- Combinatiefuncties:

$$\begin{aligned} CF(\textit{griep}, \{\textit{koorts}, \textit{spierpijn}\} \cup B) \\ &= 0.8 \cdot \max\{0, \min\{CF(\textit{koorts}, B), CF(\textit{spierpijn}, B)\}\} \\ &= 0.8 \cdot \max\{0, \min\{0.6, 1\}\} = 0.48 \end{aligned}$$

.. p.19/26

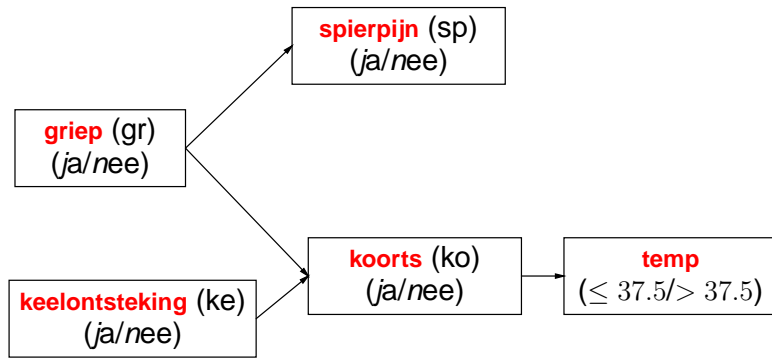
Maar . . .

$$\textit{koorts} \wedge \textit{spierpijn} \Rightarrow \textit{griep}_{CF=0.8}$$

- Hoe waarschijnlijk is het optreden van *koorts* of *spierpijn* bij *griep*?
- Hoe waarschijnlijk is het optreden van *koorts* of *spierpijn* bij *geen griep*?
- Hoe waarschijnlijk is *griep* als alleen *koorts*?
- Hoe waarschijnlijk is *geen griep* als alleen *koorts*?

.. p.20/26

Bayesiaanse netwerken



Kansspecificatie

• **Zonder onafhankelijkheden:**

$$P(temp, ko, sp, gr, ke) = P(temp|ko, sp, gr, ke) \times P(ko|sp, gr, ke) \times P(sp|gr, ke) \times P(gr|ke) \times P(ke)$$

Aantal kansen: 31 (×2)

• **Met onafhankelijkheden:**

$$P(temp, ko, sp, gr, ke) = P(temp|ko) \times P(ko|gr, ke) \times P(sp|gr) \times P(gr) \times P(ke)$$

Aantal kansen: 10 (×2)

Algemeen: $P(X_1, \dots, X_n) = \prod_{i=1}^n P(X_i|\pi(X_i))$

($\pi(X_i)$): directe voorgangers van knoop X_i)

Kansspecificatie 2

$$P(temp, ko, sp, gr, ke)$$

$$P(sp = y|gr = y) = 0.96$$

$$P(sp = y|gr = n) = 0.20$$

$$P(gr = y) = 0.1$$

griep (gr)
(yes/no)

spierpijn (sp)
(yes/no)

$$P(ko = y|gr = y, ke = y) = 0.95$$

$$P(ko = y|gr = n, ke = y) = 0.80$$

$$P(ko = y|gr = y, ke = n) = 0.88$$

$$P(ko = y|gr = n, ke = n) = 0.001$$

$$P(ke = y) = 0.05$$

keelontsteking (ke)
(yes/no)

koorts (ko)
(yes/no)

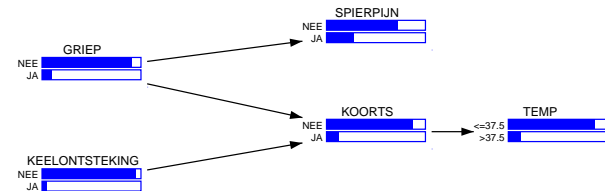
temp
(≤ 37.5/> 37.5)

$$P(temp \leq 37.5|ko = y) = 0.1$$

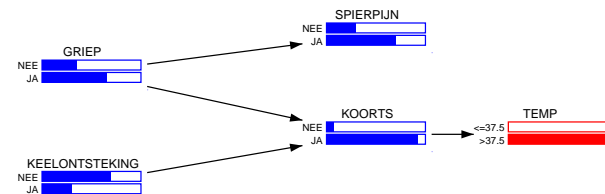
$$P(temp \leq 37.5|ko = n) = 0.99$$

Inferentie: propagatie van aanwijzingen

• **Niets bekend:**

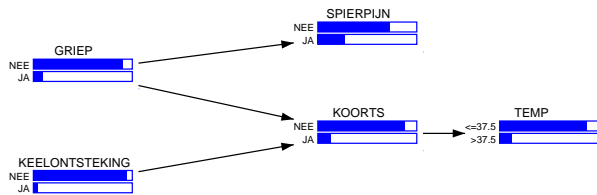


• **Temperatuur > 37.5 graden Celcius:**

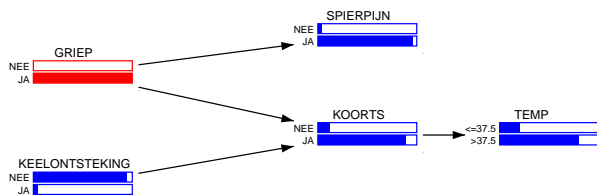


Inferentie: propagatie van aanwijzingen

● Niets bekend:



● Welke verschijnselen bij griep?



Non-Hodgkin-lymfoom van de maag

(met Dr. H. Boot en Dr. B. Taal, NKI) **Maag-NHL:** kwaadaardige ziekte, veroorzaakt door Helicobacter pylori

Medische vraagstellingen:

- **Wat is de beste therapie?**
 - bestraling (radiotherapie)?
 - chemotherapie?
 - eerst chemotherapie, daarna radiotherapie?
 - operatieve verwijdering maag?
 - antibiotische therapie?
- **Prognose?**
- **Klinische verschijnselen?**