# Conhecimento e Raciocínio

# Aula 3 Factores de Certeza

Viriato A.P. Marinho Marques
DEIS - ISEC
2019 / 2020



# 5.1 Métodos de Representação

### 5.1 Métodos de Representação da Incerteza

#### Módulo I

- 1. Factores de Certeza (Certainty Factors CF)
  - 1. MYCIN
  - 2. CLIPS
  - 3. EXSYS

#### 2. Probabilidade

- 1. Redes Bayesianas
- 2. Árvores de Decisão Bayesianas (PROSPECTOR)
- 3. Cadeias de Markov

### 3. Teoria de Dempster-Shaffer

#### 4. Lógica Difusa

- 1. Inferência de Mandani e Takagi-Sugeno
- 2. Regra Composicional de Inferência / Sistema CADIAG-2
- 3. Fuzzy Pattern Matching / Fuzzy CLIPS



# 5.2 Factores de Certeza

### 5.2.1 Porquê Factores de Certeza?

Basicamente, os Factores de Certeza, FC, ou Certainty Factors - CF - são coeficientes que, aplicados às regras, permitem inferir a sua conclusão somente com um grau de certeza dependente desses factores.

Várias razões levaram ao aparecimento dos Factores de Certeza:

- A fórmula de Bayes, quando estendida a *n* hipóteses e *m* evidências, não pode ser aplicada na prática porque não é possível obter dados acerca de todas as combinações de probabilidades e evidências requeridas
- Dada uma hipótese H e uma evidência E, a Probabilidade diz que

$$p(H)=1-p(H)$$
  
 $p(H|E)=1-p(H|E)$ 

Ora, quando os engenheiros do MYCIN começaram as entrevistas com os médicos, imediatamente concluíram que as suas opiniões não concordavam, minimamente, com estas leis.



# 5.2.1 Porquê Factores de Certeza?

#### Seja a regra:

SE o organismo é gram-positivo

E a morfologia é coccus

E o crescimento é em cadeias

**ENTÃO** 

há uma evidência sugestiva (0.7) de que se trata de streptococcus



Esta regra pode ser formalizada assim:

$$p(H \mid E1 \cap E2 \cap E3) = 0.7$$
  
 $p(\neg H \mid E1 \cap E2 \cap E3) = 1 - 0.7 = 0.3$ 

médicos concordaram com isto, mas ...

\_\_\_ ... não concordaram com isto

### Seja a probabilidade

p(Acabar o curso | Média 18) = 0.9 p(Não acabar o curso | Média 18) = 0.1 Outro exemplo

10% para alterações de curriculum... -:))

Carece de significado porque:

Ter média 18 <u>nada implica</u> em relação a **não acabar** o curso (<u>implica</u> apenas em relação a **acabar**)

A questão é que

• *p(H/E)* implica uma relação de Causa → Efeito entre H e E

enquanto que para

• *p(\_H/E)* esta relação pode não existir

Usando FCs a relação p(H|E)=1-p(-H|E) deixa de existir e por isso o grau de certeza acerca de (-H|E) nada tem a ver com p(H|E)

#### 5.2.2 Factores de Certeza no MYCIN

No MYCIN definiram-se MB, MD e CF da seguinte forma:

• MB - Measure of Belief

Crença numa hipótese H dada uma evidência E

• MD - Measure of Disbelief

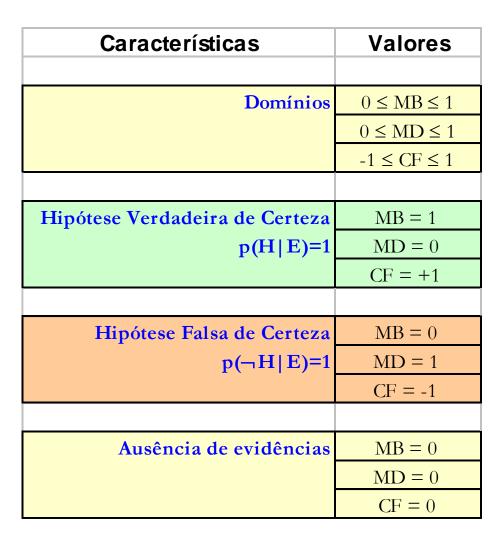
Descrença numa hipótese H dada uma evidência E

• CF - Certainty Factors

Grau de certeza acerca de H, conhecida E

MB, MD e CF são calculados por fórmulas que proporcionam os seguintes resultados / interpretações:





$$MB(H, E) = \begin{cases} 1 & \text{if } p(H) = 1\\ \frac{\max[p(H \mid E), p(H)] - p(H)}{\max[1, 0] - p(H)} \end{cases}$$

$$MD(H,E) = \begin{cases} 1 & \text{if } p(H) = 0\\ \frac{\min[p(H \mid E), p(H)] - p(H)}{\min[1,0] - p(H)} \end{cases}$$

$$CF = MB - MD$$
 Definição original

$$CF = \frac{MB - MD}{1 - \min(MB, MD)}$$
 Definição revista (1977)



	Х	¬X	
Crash	0.6	0.1	0.7
¬Crash	0.2	0.1	0.3
	p(X) = 0.8	p(¬X) = 0.2	1.00

$$P(X | Crash) = 0.8571$$
  $P(\neg X | Crash) = 0.1429$   
 $P(X | \neg Crash) = 0.6667$   $P(\neg X | \neg Crash) = 0.3333$ 

$$MB(H, E) = \begin{cases} 1 & \text{if } p(H) = 1\\ \frac{\max[p(H \mid E), p(H)] - p(H)}{\max[1, 0] - p(H)} & MD(H, E) = \begin{cases} 1 & \text{if } p(H) = 0\\ \frac{\min[p(H \mid E), p(H)] - p(H)}{\min[1, 0] - p(H)} \end{cases}$$

$$MB(X,C) = \frac{\max[p(0.8571), p(0.8)] - p(0.8)}{\max[1,0] - p(0.8)} = \frac{0.0571}{0.2} = 0.2855 \qquad MD(X,C) = \frac{\min[p(0.8571), p(0.8)] - p(0.8)}{\min[1,0] - p(0.8)} = \frac{0}{-0.2} = 0$$

$$CF = MB - MD = 0.2855$$

SE o disco *crasha* ENTÃO há uma **evidência positiva** (0.2855) de que **é da marca X** 

$$MB(\neg X, C) = \frac{\max[p(0.1429), p(0.2)] - p(0.2)}{\max[1, 0] - p(0.2)} = \frac{0}{-0.8} = 0 \qquad MD(\neg X, C) = \frac{\min[p(0.1429), p(0.2)] - p(0.2)}{\min[1, 0] - p(0.2)} = \frac{-0.0571}{-0.2} = 0.2855$$

$$CF = MB - MD = -0.2855$$

SE o disco crasha

ENTÃO há uma **evidência negativa** (-0.2855) de que **não é da marca X** (ou seja, "deve ser" da marca X)



	Х	¬X	
Crash	0.6	0.1	0.7
¬Crash	0.2	0.1	0.3
	p(X) = 0.8	p(¬X) = 0.2	1.00

$$P(X | Crash) = 0.8571$$
  $P(\neg X | Crash) = 0.1429$   
 $P(X | \neg Crash) = 0.6667$   $P(\neg X | \neg Crash) = 0.3333$ 

$$MB(H, E) = \begin{cases} 1 & \text{if } p(H) = 1\\ \frac{\max[p(H \mid E), p(H)] - p(H)}{\max[1, 0] - p(H)} & MD(H, E) = \begin{cases} 1 & \text{if } p(H) = 0\\ \frac{\min[p(H \mid E), p(H)] - p(H)}{\min[1, 0] - p(H)} \end{cases}$$

$$MB(X,\neg C) = \frac{\max[p(0.6667), p(0.8)] - p(0.8)}{\max[1,0] - p(0.8)} = \frac{0}{0.2} = 0 \qquad MD(X,\neg C) = \frac{\min[p(0.6667), p(0.8)] - p(0.8)}{\min[1,0] - p(0.8)} = \frac{-0.1333}{-0.8} = 0.166625$$

$$CF = MB - MD = -0.166625$$

SE o disco não crasha

ENTÃO há uma **evidência negativa** (-0.166625) de que **é da marca X** (ou seja, "não deve ser" da marca X)

$$MB(\neg X, \neg C) = \frac{\max[p(0.3333), p(0.2)] - p(0.2)}{\max[1, 0] - p(0.2)} = \frac{0.1333}{0.8} = 0.166625 \qquad MD(\neg X, \neg C) = \frac{\min[p(0.3333), p(0.2)] - p(0.2)}{\min[1, 0] - p(0.2)} = \frac{0}{-0.2} = 0$$

$$CF = MB - MD = 0.166625$$

SE o disco não crasha

ENTÃO há uma evidência positiva (0.166625) de que não é da marca X

Regras com CFs, como por exemplo

SE o disco *crasha* ENTÃO há uma evidência (0.2855) de que é da marca X

geram conclusões com um grau de certeza ≤1. Por isso:

- Regras cujas premissas se baseiem nestas conclusões, têm de disparar mesmo que o match entre premissa e facto não seja de 100% (uma vez que o facto só é certo, "verdadeiro", num dado grau)
- Por outro lado, verificou-se que o disparo indiscriminado de regras com *match* das premissas muito baixo não tinha valor prático (hipóteses sugeridas com credibilidade muito pequena) servindo apenas para reduzir a eficiência do sistema

Assim, foi estabelecido um limite (threshold) ad hoc de valor 0.2 (uma regra só dispara se a sua premissa tiver CF > 0.2, interpretado como premissa verdadeira)

Porém, nestas condições a definição CF=MB-MD originava o não disparo de regras em situações em que isso deveria ocorrer (p.e. 10 evidências acumulavam MB=0.999 e 1 evidência negativa gerava  $MD=0.799 \Rightarrow FC=0.999-0.799=0.2$ 

### 5.2.3 MYCIN: Combinando CFs

Por isso, em 1977 a definição de CF foi alterada para  $CF = \frac{MB - MD}{1 - \min(MB, MD)}$ 

#### Exemplo

$$CF = MB-MD = FC=0.999-0.799 = 0.2$$
 (não disparava)

$$CF = \frac{MB - MD}{1 - \min(MB, MD)} = \frac{0.999 - 0.799}{1 - \min(0.999, 0.799)} = \frac{0.2}{1 - 0.799} = 0.995$$
 (já disparava)

### 5.2.3 MYCIN: Tipos de CFs e sua combinação

No MYCIN os CFs intervêm de 2 formas:

- 1. No grau de certeza com que é conhecido o antecedente da regra
- 2. No grau de certeza com que a regra permite asserir o seu consequente

Os cálculos são feitos da seguinte forma:

### 5.2.3 MYCIN: Combinando CFs

1. Dada a regra uma regra da forma IF E THEN H então

$$CF(H,e) = CF(E,e) \cdot CF(H,E)$$

- CF(H,e) é o CF de H em face de uma evidência incerta, e
- CF(E,e) é o CF da evidência
- CF(H,E) (factor de atenuação / attenuation factor) é o CF da hipótese H se E for conhecido com certeza (i.e. CF(E,e)=1)
- 2. Dada uma expressão lógica que combina vários factos
  - O CF da conjunção (AND) é o mínimo dos CFs
  - O CF da disjunção (OR) é o máximo
- 3. A certeza de um facto varia entre +1 (certeza) e -1 (certeza do facto contrário). O valor zero significa ausência de evidências sobre o facto.
- 4. Dadas 2 regras com a mesma conclusão, o CF da conclusão é dado por

$$CF_{combine}\left(CF_{1},CF_{2}\right) = \begin{cases} CF_{1} + CF_{2} - CF_{1}.CF_{2} & CF_{1} \geq 0 \land CF_{2} \geq 0 \\ \frac{CF_{1} + CF_{2}}{1 - \min\left(\left|CF_{1}\right|,\left|CF_{2}\right|\right)} & CF_{1} < 0 \text{ ou (exlusivo) } CF_{2} < 0 \end{cases}$$

$$CF_{combine}\left(CF_{1},CF_{2}\right) = \begin{cases} CF_{1} + CF_{2} & CF_{1} < 0 \text{ ou (exlusivo) } CF_{2} < 0 \end{cases}$$

$$CF_{1} + CF_{2} + CF_{1}.CF_{2} & CF_{1} < 0 \land CF_{2} < 0 \end{cases}$$

$$CF_{2} + CF_{1} + CF_{2} + CF_{1}.CF_{2} + CF_{1} < 0 \land CF_{2} < 0 \end{cases}$$

$$CF_{2} + CF_{1} + CF_{2} + CF_{1}.CF_{2} + CF_{1} < 0 \land CF_{2} < 0 \end{cases}$$

$$CF_{1} + CF_{2} + CF_{1}.CF_{2} + CF_{1}.CF_{2} + CF_{1}.CF_{2} + CF_{1} < 0 \land CF_{2} < 0 \end{cases}$$

$$CF_{2} + CF_{1} + CF_{2} + CF_{1}.CF_{2} + CF_{1} < 0 \land CF_{2} < 0 \end{cases}$$

$$CF_{1} + CF_{2} + CF_{1}.CF_{2} + CF_{1}.C$$

### 5.2.3 MYCIN: Combinando CFs

### Exemplo

SE a estirpe do organismo é gram-positiva

E a morfologia do organismo é coccus

E a multiplicação é em cadeias

ENTÃO existe uma evidência sugestiva (0.7) de que se trata de streptococus

CF(E1,e)=CFestirpe=0.5 (estirpe é conhecida com certeza 0.5)

CF(E2,e)=CFmorfologia=0.6 (morfologia é conhecida com certeza 0.6)

CF(E3,e)=CFcadeias=0.3 (multiplicação em cadeias é conhecida com certeza 0.3)

 $CF(E,e) = CF_{evidencias} = min(CF(E1,e), CF(E2,e), CF(E3,e)) = min(0.5, 0.6, 0.3) = 0.3$ 

 $CF(H,e)=CF_{hipótese}=CF(E,e)$ .  $CF(H,E)=0.3\times0.7=0.21$ 

Suponhamos agora que uma regra R2 também conclui com streptococus e CF2=0.5. Como ambos os CF são positivos, o CF da conclusão final acerca de se tratar de streptococus é

 $CF_{final} = CF_1 + CF_2(1-CF_1) = 0.21 + (0.5 \times (1-0.21)) = 0.605$ 

Como as fórmulas de combinação são comutativas também se poderia fazer

 $CF_{final} = CF_1 + CF_2(1-CF_1) = 0.5 + (0.21 \times (1-0.5)) = 0.605$ 



#### 5.2.4 Factores de Certeza no CLIPS

O CLIPS não implementa CFs directamente. No entanto:

- Existe uma versão difusa do CLIPS (fuzzy CLIPS) do NRC-Canada, que lida com CFs e lógica difusa permitindo conjugar estes dois tipos de incerteza na mesma regra
- No CLIPS standard é possível, através de programação, tratar CFs

### Exemplo

IF the stain of the organism is gram negative

AND the morfology of the organism is rod

AND patient is a compromised host

THEN there is a sugestive evidence (0.6) that the organism is pseudomonas

Como implementar esta regra no CLIPS, tratando, além do CF 0.6 da regra, incerteza nos antecedentes, i.e. evidências de que o organismo é gram negative, rod e patient is a compromised host?

```
; O template OAV (Object-Attribute-Value) servirá para declarar os factos respeitantes às evidê
 (deftemplate OAV
                                                         Type declara o tipo
            (slot object (type SYMBOL)) ←
            (slot attribute (type SYMBOL))
                                                         Range declara o domínio
            (slot value)
            (slot CF (type FLOAT) (range -1.0 +1.0)))
                                                                     05 CFsNoCLIPS V1.CLP
 ; Declaração das evidências
 (deffacts evidencias
            (OAV (object organism) (attribute stain) (value gramneg) (CF 0.3))
            (OAV (object organism) (attribute morphology) (value rod) (CF 0.7))
            (OAV (object patient) (attribute is_a) (value compromised_host) (CF 0.8)))
 ; Regra do MYCIN com FC=0.6: ; A premissa é um AND e portanto calcula-se o MIN nos CFs dos
 factos.; A regra só dispara se CF resultante dos MIN(...) for > 0.2, tal como no MYCIN.; Se disparar, o
 CF da conclusão será o produto do MIN(...) pelo CF da regra, que para esta regra é 0.6
 (defrule IDENTIFY_PSEUDOMONAS
            (OAV (object organism) (attribute stain) (value gramneg) (CF?C1))
            (OAV (object organism) (attribute morphology) (value rod) (CF ?C2))
produto
            (OAV (object patient) (attribute is_a) (value compromised_host) (CF ?C3))
entre
            (test (> (min ?C1 ?C2 ?C3) 0.2)) •
                                                        A função test(...) só deixa disparar a regra se o
min(...) e
                                                        teste for não falso
0.6
            (bind ?C4 (* (min ?C1 ?C2 ?C3) 0.6))
            (assert (OAV (object organism) (attribute identity) (value pseudomonas) (CF ?C4))))
```

#### Exemplo

Vamos agora usar 2 regras com a mesma conclusão (pseudomonas) e combinar os CFs das suas conclusões, ambas positivas, através da fórmula do MYCIN cf1+cf2-cf1\*cf2

IF the stain of the organism is gram negative AND the morfology of the organism is rod AND patient is a compromised host THEN there is a sugestive evidence (0.6) that the organism is pseudomonas

IF the color of test\_X is red
THEN there is a sugestive evidence (0.7) that the organism is pseudomonas

(deftemplate ....)
(deffacts evidencias
...
(OAV (object test\_X) (attribute color) (value red) (CF 0.8)))
; Regra 1 do MYCIN com FC=0.6 (igual à anterior)
(defrule IDENTIFY\_PSEUDOMONAS

... (assert (OAV (object organism) (attribute identity) (value pseudomonas) (CF ?C4))))

```
; Regra 2 para o resultado do test_X com CF=0.7
                                                      05 CFsNoCLIPS V2.CLP
(defrule IDENTIFY_PSEUDOMONAS2
          (OAV (object test_X) (attribute color) (value red) (CF ?C1))
          (\text{test} (> ?C1 0.2))
          =>
          (bind ?C2 (* ?C1 0.7))
          (assert (OAV (object organism) (attribute identity) (value pseudomonas) (CF ?C2))))
; Combinar conclusões iguais de regras diferentes ambas >0
(defrule COMBINE_CONCLUSIONS
          ?fact1 <- (OAV (object ?O) (attribute ?A) (value ?V) (CF ?C4))
          ?fact2 <- (OAV (object ?O) (attribute ?A) (value ?V) (CF ?C2))
                                                                                Combinar as
          (test(neq?fact1?fact2))
                                                                               conclusões das
                                                                                  2 regras
          (retract?fact1)
          (bind ?C3 (-(+ ?C4 ?C2) (* ?C4 ?C2))) -
                                                                   Fórmula de combinação
          (modify ?fact2 (CF ?C3)))
                                                                     cf3=cf1+cf2-cf1*cf2
```

Os factos de endereço ?fact1 e ?fact2 são os resultado do disparo das regras Identify\_Pseudomonas1 e 2. A função **neq(...)** (*not equal*) pode ser aplicada a endereços de factos para assegurar que são diferentes e não o mesmo facto.

# 5.2.5 EXSYS: Factores de Certeza

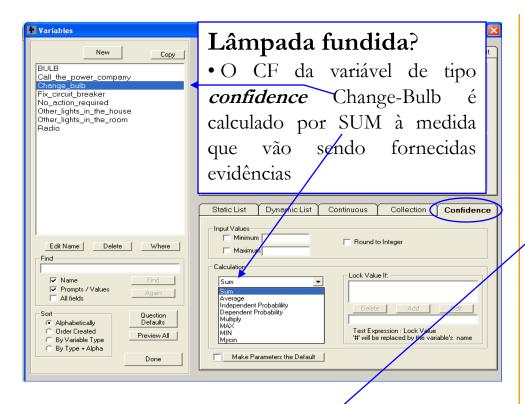
#### 5.2.5 Factores de Certeza no EXSYS

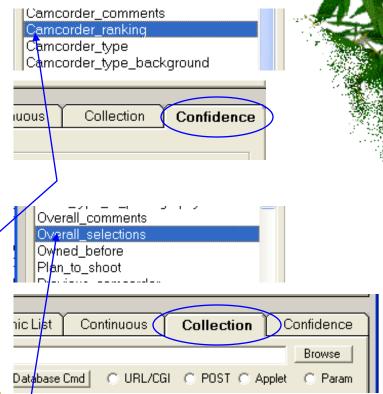
O EXSYS implementa CFs apenas nas regras:

• Variáveis do tipo CONFIDENCE permitem obter conclusões com um certo grau de certeza (chamemos-lhe CF)

- Esse grau de certeza pode variar entre um mínimo e um máximo
- Existem 8 métodos para gerar o CF de uma variável CONFIDENCE
  - Soma (adição algébrica de um valor ao CF actual)
  - Média (média do CF actual com um novo CF da mesma variável)
  - Probabilidade Independente (1+(1-x)\*(1-y))
  - Probabilidade Dependente (x\*y)
  - Multiplicação (multiplicar o CF actual da variável por um dado factor)
  - Máximo (dar à variável o CF máximo até agora obtido)
  - Mínimo (dar à variável o CF mínimo até agora obtido)
  - MYCIN (CFs entre -1 e +1, combinação por x+y-xy para x>0 e y>0...
- Variáveis do tipo COLECTION permitem adicionar itens ordenados por pontuação (estas variáveis estão na base da apresentação de resultados se SPs de selecção de produtos)

### 5.2.5 EXSYS: Factores de Certeza





#### Seleccionar uma câmara de vídeo:

- A variável tipo *confidence* Camcorder-Ranking é adicionada e subtraída de valores inteiros (para cada modelo de câmara) à medida que o utilizador vai indicando as suas preferências
- No final as câmaras de maior pontuação são colocadas ordenadamente na variável tipo *collection* Overall\_Selections, do tipo colecção, para apresentação dos resultados