

Razonamiento probabilístico: representación e inferencia

Albert Sanchis Alfons Juan Jorge Civera

Departamento de Sistemas Informáticos y Computación

Objetivos formativos

- Representar el conocimiento en términos probabilísticos
- Inferir conocimiento probabilístico mediante las reglas suma y producto del cálculo de probabilidades
- Aplicar el concepto de variables independientes a la representación de conocimiento probabilístico
- Inferir conocimiento probabilístico con el teorema de Bayes



Índice

1	El problema de la calificación	3
2	Representación probabilística	4
3	Inferencia probabilística	Ş
4	Independencia	7
5	Teorema de Bayes	8
6	Conclusiones	



1. El problema de la calificación

Denominamos *problema de la calificación* a la pràctica imposibilidad de conocer y comprobar todas las *calificaciones* (condiciones) que habría que garantizar para asegurar el cumplimiento de una acción.

Ejemplos:

- Salir al aeropuerto 90 minutos antes del vuelo me permite llegar a tiempo SI no hay atascos I no hay pinchazos I . . .
- Un bote nos permite cruzar un río SI es un bote de remo I tiene remos y escálamos I no están rotos I encajan I . . .

Los sistemas inteligentes actuales incluyen la *incerteza* como parte del conocimiento y la representan mediante *probabilida- des* asociadas a los sucesos (proposiciones) de interés.



2. Representación probabilística

El conocimiento probabilístico puede representarse con la distribución de prob. conjunta de las variables aleatorias de interès.

Ejemplo del dentista: conocimiento para diagnosticar caries

Variables aleatorias de interés:

$$Dolor: D \in \{0, 1\}$$

Caries:
$$C \in \{0, 1\}$$

$$Hueco: H \in \{0,1\}$$

Representación:

$$P(D = d, C = c, H = h)$$

d	c	h	P
0	0	0	0,576
0	0	1	0,008
0	1	0	0,144
0	1	1	0,072
1	0	0	0,064
1	0	1	0,012
1	1	0	0,016
1	1	1	0,108
S	um	1,000	



3. Inferencia probabilística

A partir de la distribución conjunta podemos calcular la probabilidad de qualquier *suceso* (*proposición*) mediante aplicación de:

La regla suma:

$$P(x) = \sum_{y} P(x, y)$$

La regla producto:

$$P(x,y) = P(x) P(y \mid x)$$

En general no necesitamos la tabla *completa* de probabilidades conjuntas para calcular la probabilidad de un suceso dado.



Inferencia probabilística: ejemplo del dentista

Probabilidad de observar caries y hueco (a la vez):

$$P(c = 1, h = 1) = \sum_{d=0,1} P(d, c = 1, h = 1) = 0.180$$

Probabilidad de observar hueco:

$$P(h = 1) = \sum_{d=0,1} \sum_{c=0,1} P(d, c, h = 1) = 0.200$$

Probabilidad de observar caries tras observar hueco:

$$P(c = 1 \mid h = 1) = \frac{P(c = 1, h = 1)}{P(h = 1)} = \frac{0,180}{0,200} = 0,900$$



4. Independencia

Decimos que x y y son *independientes* si:

$$P(x,y) = P(x) P(y)$$
 o $P(x \mid y) = P(x)$ o $P(y \mid x) = P(y)$

La independencia puede establecerse por conocimiento experto.

Ejemplo del dentista: $Tiempo: T \in \{sol, nubes, lluvia, nieve\}$

$$P(t, d, c, h) = P(t) P(d, c, h)$$

Reducimos el número de probabilidades a almacenar:

32 probabilidades vs 4+8 probabilidades



5. Teorema de Bayes

El *teorema de Bayes* permite actualizar nuestro conocimiento sobre una hipótesis y después de observar una nueva evidencia x:

$$P(y \mid x) = \frac{P(x,y)}{P(x)} = P(y) \frac{P(x \mid y)}{P(x)}$$

De otra manera: $P(y \mid x)$ es la probabilidad de que se produzca el efecto y después de observar que se ha producido la causa x.

Ej. del dentista: queremos inferir $P(c = 1 \mid d = 1)$ sabiendo que

$$P(c=1)=0.34$$
, $P(d=1)=0.20$ y $P(d=1 \mid c=1)=0.36$

Por Bayes, la probabilidad de caries sabiendo que hay dolor es:

$$P(c = 1 \mid d = 1) = P(c = 1) \frac{P(d = 1 \mid c = 1)}{P(d = 1)} = 0.34 \frac{0.36}{0.20} = 0.61$$



6. Conclusiones

- Hemos visto cómo representar el conocimiento en términos probabilísticos, también con variables independientes si las hay
- Hemos visto cómo inferir conocimiento probabilístico con:
 - Las reglas suma y producto del cálculo de probabilidades
 - El teorema de Bayes

