

# Traitement de l'Information Incertaine

## Solutions

March 9, 2015

### Exercice 1: Raisonnement Probabiliste

**Question 1.1:** Informellement, la probabilité que vous soyez malade est toujours proportionnelle à la probabilité de cette maladie. Ainsi, sur 10'000 personnes, l'une d'entre elle sera effectivement malade et sera diagnostiquée comme telle par le test avec 99% de chance. Cependant, pour les 9'999 personnes restantes, le test se trompera dans 1% des cas, c.à.d. qu'environ 100 personnes seront positives au test bien que n'ayant pas la maladie. Globalement, vous avez donc seulement 1% de risque d'être effectivement malade si le test est positif.

Plus formellement: soit  $T$  la variable représentant le résultat du test, et  $M$  la variable représentant la maladie. Par définition des taux de faux négatifs et positifs, on a  $P(T = 1|M = 1) = 1 - P(T = 0|M = 1) = 1 - 0.01 = 0.99$  et  $P(T = 0|M = 0) = 1 - P(T = 1|M = 0) = 1 - 0.01 = 0.99$ . Cependant,  $P(M = 1) = 0.0001$  puisque la maladie ne frappe qu'une personne sur 10'000. La probabilité qui vous intéresse est  $P(M = 1|T = 1)$ , puisque vous souhaitez déterminer quel est le risque que vous ayez effectivement la maladie sachant que votre test a été positif. Or:

$$\begin{aligned} P(M = 1|T = 1) &= \frac{P(T = 1|M = 1) * P(M = 1)}{P(T = 1|M = 1) * P(M = 1) + P(T = 1|M = 0) * P(M = 0)} \\ &= \frac{0.99 * 0.0001}{0.99 * 0.0001 + 0.01 * 0.9999} \\ &= 0.009804 \end{aligned}$$

### Exercice 2: Causalité

#### Modélisation du Problème

**Question 2.1:** Le réseau bayésien (Figure 2) a les noeuds:

- $I$ =Route-Gelée
- $H$ =Accident-Holmes
- $W$ =Accident-Watson

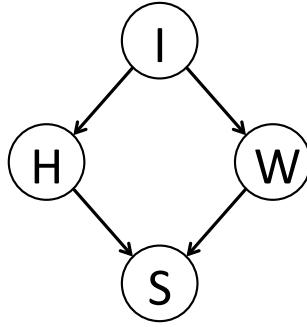


Figure 1: Le réseau bayésien avec les noeuds:  $I$ =Route-Gelée,  $H$ =Accident-Holmes,  $W$ =Accident-Watson,  $S$ =Professeur-Sauvé

- $S$ =Professeur-Sauvé

et les arcs:

- $I \rightarrow H$  et  $I \rightarrow W$ , car l'état des routes influe les accidents de Holmes et Watson.
- $W \rightarrow S$  et  $H \rightarrow S$ , car les accidents de Holmes et Watson influent la résolution du cas.

**Question 2.2 (Inférence Déductive):**

- Pour calculer  $P(H)$ , il nous faut  $P(H|I)$ :

$$P(H = h) = P(H = h|I = 1)P(I = 1) + P(H = h|I = 0)P(I = 0)$$

Il vaut de même pour  $P(W)$ , quand il nous faut  $P(W|I)$ :

$$P(W = w) = P(W = w|I = 1)P(I = 1) + P(W = w|I = 0)P(I = 0)$$

- Pour calculer  $P(S)$ , il nous faut en plus  $P(S|H, W)$ :

$$P(S = s) = \sum_{i,h,w \in \{1,0\}} P(S = s|H = h, W = w)P(H = h|I = i)P(W = w|I = i)P(I = i)$$

**Question 2.3 (Inférence Abductive):** La probabilité qu'on cherche est  $P(I|W)$ . Pour la calculer, il nous faut  $P(W|I)$ . Par la règle de Bayes, on a:

$$P(I = i|W = w) = \frac{P(W = w|I = i)P(I = i)}{P(W = w)}$$

**Question 2.4 (Déduction et Abduction):**

- On cherche  $P(H|W)$ . Pour ça, il nous faut  $P(W|I)$  et  $P(H|I)$ :

$$P(H = h|W = w) = \sum_{i \in \{1,0\}} P(H = h|I = i)P(I = i|W = w)$$

- On cherche  $P(H|W, S)$ . Pour ça, il nous faut en plus  $P(S|H, W)$ :

$$P(H = h|W = w, S = s) = \alpha P(S = s|H = h, W = w)P(H = h|W = w)$$

On détermine  $\alpha = \frac{1}{P(S=s|W=w)}$  de façon à ce que:

$$\sum_{h \in \{1,0\}} P(H = h|W = w, S = s) = 1$$

- On cherche  $P(H|I, W, S)$ :

$$P(H = h|I = i, W = w, S = s) = \alpha P(S = s|H = h, W = w)P(H = h|I = i)$$

On détermine  $\alpha = \frac{1}{P(S=s|I=i, W=w)}$  de façon à ce que:

$$\sum_{h \in \{1,0\}} P(H = h|I = i, W = w, S = s) = 1$$

## Calcul Probabiliste

### Question 2.5:

$P(H I)$	$I = 1$	$I = 0$	$P(W I)$	$I = 1$	$I = 0$
$H = 1$	0.9	0.1	$W = 1$	0.7	0.5
$H = 0$	0.1	0.9	$W = 0$	0.3	0.5

### Question 2.6:

$$\begin{aligned} P(H = 1) &= P(H = 1|I = 1)P(I = 1) + P(H = 1|I = 0)P(I = 0) \\ &= 0.9 * 0.7 + 0.1 * 0.3 = 0.66 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} P(W = 1) &= P(W = 1|I = 1)P(I = 1) + P(W = 1|I = 0)P(I = 0) \\ &= 0.7 * 0.7 + 0.5 * 0.3 = 0.64 \end{aligned}$$

### Question 2.7:

$$\begin{aligned} P(I = 1|W = 1) &= \frac{P(W = 1|I = 1) * P(I = 1)}{P(W = 1)} \\ &= \frac{0.7 * 0.7}{0.64} \cong 0.765 \end{aligned}$$

Il en résulte que  $P(I = 0|W = 1) \cong 0.234$ .

### Question 2.8 (Dépendance):

$$\begin{aligned} P(H = 1|W = 1) &= P(H = 1|I = 1) * P(I = 1|W = 1) + P(H = 1|I = 0) * P(I = 0|W = 1) \\ &= 0.9 * 0.765 + 0.1 * 0.234 = 0.712 \end{aligned}$$

On peut constater que la probabilité d'accident de Holmes a augmenté suite à la connaissance de l'accident de Watson, car cet accident laisse supposer que la route peut

être gelée.  $H$  et  $W$  sont deux événements dépendants.

**Question 2.9 (Indépendance Conditionnelle):** Si l'on sait que la route n'est pas gelée,  $I = 0$ , l'accident de Watson n'a plus d'influence sur la probabilité d'accident de Holmes. En effet, l'accident de Watson n'a pas d'effet sur la probabilité que la route soit gelée puisque celle-ci est connue avec certitude. Ainsi, on a:  $P(H = 1|I = 0, W = 1) = P(H = 1|I = 0) = 0.1$ . Sachant  $I$ ,  $H$  et  $W$  sont deux événements indépendants.

**Question 2.10:**

$P(S W, H)$	$H = 1, W = 1$	$H = 1, W = 0$	$H = 0, W = 1$	$H = 0, W = 0$
$S = 1$	0.1	0.2	0.8	1
$S = 0$	0.9	0.8	0.2	0

**Question 2.11 (Causes Multiples):**

$$\begin{aligned}
 P(S = s) &= \sum_{i,h,w \in \{1,0\}} P(S = s|H = h, W = w)P(H = h|I = i)P(W = w|I = i)P(I = i) \\
 &= 0.1 * (0.9 * 0.7 * 0.7 + 0.1 * 0.5 * 0.3) \\
 &\quad + 0.2 * (0.9 * 0.3 * 0.7 + 0.1 * 0.5 * 0.3) \\
 &\quad + 0.8 * (0.1 * 0.7 * 0.7 + 0.9 * 0.5 * 0.3) \\
 &\quad + 1 * (0.1 * 0.3 * 0.7 + 0.9 * 0.5 * 0.3) \\
 &= 0.3896
 \end{aligned}$$

**Question 2.12:**

$$\begin{aligned}
 P(H = 1|W = 1, S = 1) &= \alpha P(S = 1|H = 1, W = 1)P(H = 1|W = 1) \\
 &= \alpha * 0.1 * 0.712 = \alpha * 0.0712 \\
 P(H = 0|W = 1, S = 1) &= \alpha P(S = 1|H = 0, W = 1)P(H = 0|W = 1) \\
 &= \alpha * 0.8 * 0.287 = \alpha * 0.23
 \end{aligned}$$

Il faut que  $\alpha * (0.0712 + 0.23) = 1$ , donc on trouve  $\alpha = 3.319$  et  $P(H = 1|W = 1, S = 1) = 0.236$  et  $P(H = 0|W = 1, S = 1) = 0.763$ .

**Question 2.13 (Abduction avec Plusieurs Conséquences):**

$$\begin{aligned}
 P(I = 1|W = 1, S = 1) &= \sum_{h \in \{1,0\}} P(I = 1|H = h, W = 1)P(H = h|W = 1, S = 1) \\
 &= \sum_{h \in \{1,0\}} \frac{P(H = h|I = 1)P(W = 1|I = 1)P(I = 1)}{P(H = h|W = 1)P(W = 1)}P(H = h|W = 1, S = 1) \\
 &= \frac{0.9 * 0.7 * 0.7}{0.712 * 0.64} * 0.236 + \frac{0.1 * 0.7 * 0.7}{0.287 * 0.64} * 0.763 \\
 &= 0.228 + 0.203 = 0.432
 \end{aligned}$$

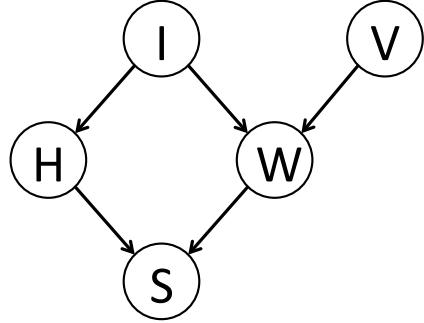


Figure 2: Le nouveau réseau bayésien avec les noeuds:  $I$ =Route-Gelée,  $H$ =Accident-Holmes,  $W$ =Accident-Watson,  $S$ =Professeur-Sauvé,  $V$ =Vieux-Pneus-Watson

**Question 2.14:**

$$P(H = 1|I = 0, W = 1, S = 1) = \alpha P(S = 1|H = 1, W = 1)P(H = 1|I = 0) \\ = \alpha * 0.1 * 0.1 = 0.01$$

$$P(H = 0|I = 0, W = 1, S = 1) = \alpha P(S = 1|H = 0, W = 1)P(H = 0|I = 0) \\ = \alpha * 0.8 * 0.9 = 0.72$$

Il faut que  $\alpha * (0.01 + 0.72) = 1$ , donc on trouve  $\alpha = 1.369$  et  $P(H = 1|I = 0, W = 1, S = 1) = 0.013$  et  $P(H = 0|I = 0, W = 1, S = 1) = 0.986$ .

**Question 2.15 (Dépendance Conditionnelle):**

$$P(H = 1|I = 0, S = 1) = \alpha P(S = 1|H = 1, I = 0)P(H = 1|I = 0) \\ = \alpha * \sum_{w \in \{1,0\}} P(S = 1|H = 1, W = w) * P(W = w|I = 0) * P(H = 1|I = 0) \\ = \alpha * (0.1 * 0.5 + 0.2 * 0.5) * 0.1 = \alpha * 0.015$$

$$P(H = 0|I = 0, S = 1) = \alpha P(S = 1|H = 0, I = 0)P(H = 0|I = 0) \\ = \alpha * \sum_{w \in \{1,0\}} P(S = 1|H = 0, W = w) * P(W = w|I = 0) * P(H = 0|I = 0) \\ = \alpha * (0.8 * 0.5 + 1 * 0.5) * 0.9 = \alpha * 0.81$$

Il faut que  $\alpha * (0.015 + 0.81) = 1$ , donc on trouve  $\alpha = 1.21$  et  $P(H = 1|I = 0, S = 1) = 0.018$  et  $P(H = 0|I = 0, W = 0, S = 1) = 0.98$ . Donc, si en plus on sait que Watson a eu un accident, la probabilité que Holmes a eu aussi un accident descend un peu. Alors,  $H$  et  $W$  sont des événements dépendants sachant  $S$  et  $I$ .

**Optionnel**

**Question 2.16:** On ajoute le noeud  $V$ =Vieux-Pneus-Watson et l'arc  $V \rightarrow W$  (Figure 2).

**Question 2.17:** On cherche  $P(V|I, W)$ . Pour ça, il nous faut en plus  $P(W|I, V)$ :

$$P(V = v|I = i, W = w) = \alpha P(W = w|I = i, V = v)P(V = v)$$

On détermine  $\alpha = \frac{1}{P(W=w|I=i)}$  de façon à ce que:

$$\sum_{v \in \{1,0\}} P(V = v|I = i, W = w) = 1$$