

# Raisonnement dans l'incertain

## TD n°4 : Apprentissage de structure de réseau bayésien

### Exercice 1 – Apprentissage par PC

Soit trois variables aléatoires booléennes  $A, B, C$ . On a constitué la base de données suivante :

$A$	$B$	$C$
$a_1$	$b_1$	$c_1$
$a_1$	$b_1$	$c_1$
$a_1$	$b_1$	$c_2$
$a_1$	$b_1$	$c_2$
$a_2$	$b_1$	$c_1$
$a_2$	$b_1$	$c_2$
$a_1$	$b_2$	$c_1$
$a_1$	$b_2$	$c_2$
$a_2$	$b_2$	$c_1$
$a_2$	$b_2$	$c_2$
$a_2$	$b_2$	$c_2$

Dans cet exercice, on suppose que toute probabilité conditionnelle portant sur les variables  $A, B, C$  se déduit par normalisation des fréquences observées dans la base, c'est-à-dire qu'en multipliant ces fréquences par une constante de telle sorte qu'elles somment à 1, on obtient des probabilités. Par exemple, on observe 6 instances de  $a_1$  et 6 instances de  $a_2$ . Par conséquent,  $P(A = a_1) = P(A = a_2) = 6 \times k$ , avec la constante  $k = 1/12$  afin d'obtenir  $P(A = a_1) + P(A = a_2) = 1$ .

**Q 1.1** En utilisant des tests d'indépendance conditionnels fondés sur les probabilités, appliquez l'algorithme PC pour apprendre le squelette du réseau bayésien ayant généré cette base.

**Q 1.2** Appliquez les règles R1, R2, R3 de PC. Quel CPDAG obtient-on ?

**Q 1.3** Finalisez les orientations en respectant l'ordre topologique  $A \preceq B \preceq C$ .

**Q 1.4** Calculez par maximum de vraisemblance les paramètres du réseau bayésien obtenu à la question précédente.

### Exercice 2 – Apprentissage par PC – bis

Soit trois variables aléatoires booléennes  $A, B, C$  dont on a observé les occurrences ci-dessous :

$A$	$B$	$C$
$a_1$	$b_1$	$c_1$
$a_2$	$b_2$	$c_1$
$a_2$	$b_1$	$c_2$
$a_2$	$b_2$	$c_2$
$a_2$	$b_2$	$c_1$
$a_1$	$b_1$	$c_1$
$a_2$	$b_2$	$c_1$
$a_2$	$b_1$	$c_1$
$a_1$	$b_2$	$c_2$

On suppose ici que toute probabilité conditionnelle portant sur les variables  $A, B, C$  se déduit par normalisation des fréquences observées dans la base, c'est-à-dire qu'en multipliant ces fréquences par une constante de telle sorte qu'elles somment à 1, on obtient des probabilités. Par exemple, on observe 3 instances de  $a_1$  et 6 instances de  $a_2$ . Par conséquent,  $P(A = a_1) = 3 \times k$  et  $P(A = a_2) = 6 \times k$ , avec la constante  $k = 1/9$  afin d'obtenir  $P(A = a_1) + P(A = a_2) = 1$ .

**Q 2.1** En utilisant des tests d'indépendance conditionnels fondés sur les probabilités, appliquez l'algorithme PC pour apprendre le squelette du réseau bayésien ayant généré cette base.

**Q 2.2** Appliquez les règles R1, R2, R3 de PC. Quel CPDAG obtient-on ?

**Q 2.3** Déterminez un réseau bayésien compatible avec le CPDAG trouvé dans la question précédente. Estimez par maximum de vraisemblance les tables de probabilité conditionnelles des nœuds du réseau.

---

### Exercice 3 – Apprentissage par PC – ter

---

Soit trois variables aléatoires booléennes  $A, B, C$  dont on a observé les occurrences suivantes :

$A$	$B$	$C$
$a_1$	$b_1$	$c_1$
$a_1$	$b_1$	$c_1$
$a_1$	$b_1$	$c_1$
$a_1$	$b_1$	$c_2$
$a_1$	$b_2$	$c_1$
$a_1$	$b_2$	$c_2$
$a_2$	$b_1$	$c_1$
$a_2$	$b_2$	$c_2$
$a_2$	$b_2$	$c_2$

On suppose ici que toute probabilité conditionnelle portant sur les variables  $A, B, C$  se déduit par normalisation des fréquences observées dans la base, c'est-à-dire qu'en multipliant ces fréquences par une constante de telle sorte qu'elles somment à 1, on obtient des probabilités. Par exemple, on observe 6 instances de  $a_1$  et 6 instances de  $a_2$ . Par conséquent,  $P(A = a_1) = P(A = a_2) = 6 \times k$ , avec la constante  $k = 1/12$  afin d'obtenir  $P(A = a_1) + P(A = a_2) = 1$ .

**Q 3.1** En utilisant des tests d'indépendance conditionnels fondés sur les probabilités, appliquez l'algorithme PC pour apprendre le squelette du réseau bayésien ayant généré cette base.

**Q 3.2** Appliquez les règles R1, R2, R3 de PC. Quel CPDAG obtient-on ?

---

### Exercice 4 – Test d'indépendance du $\chi^2$

---

Un échantillon de 200 contribuables est prélevé afin de vérifier si le revenu brut annuel d'un individu est un caractère dépendant du niveau de scolarité de l'individu. Les observations recueillies sont données dans le tableau suivant :

scolarité (années) $\rightarrow$ revenu (kF) $\downarrow$	[0; 7[	[7; 12[	[12; 14[	[14; $\rightarrow$ [	total
[0; 75[	17	14	9	5	45
[75; 120[	12	37	11	5	65
[120; 200[	7	20	20	8	55
[200; $\rightarrow$ [	4	9	10	12	35
total	40	80	50	30	200

**Q 4.1** On admet que les fréquences relatives déduites des marges du tableau donnent les vraies lois de probabilité,  $P(R)$  et  $P(S)$  des variables  $R(\text{revenu})$  et  $S(\text{scolarité})$ . Donner le tableau des fréquences théoriques,  $200 \times P(R, S)$ , correspondantes en cas d'indépendance des deux variables.

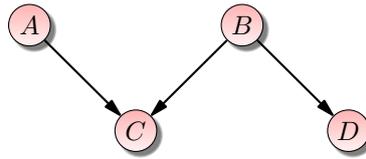
**Q 4.2** Calculer le  $\chi^2$ . Expliquez pourquoi il y a 9 degrés de liberté. Doit-on rejeter l'hypothèse d'indépendance au risque  $\alpha = 5\%$  ?

---

### Exercice 5 – Score AIC

---

On considère le réseau bayésien ci-dessous, dans lequel chacune des variables aléatoires a 2 modalités (variables booléennes).



Calculez le score AIC de ce réseau bayésien avec la base de données suivante :

A	B	C	D
0	1	1	0
1	0	0	1
0	1	1	1
1	0	1	0

---

### Exercice 6 – Algorithme K2

---

Une entreprise est répartie sur 4 sites  $S_1, \dots, S_4$ . Chaque site possède des panneaux solaires produisant une partie de sa consommation électrique. Des capteurs  $C_1, \dots, C_4$  sont installés dans ces sites, qui indiquent si, à un moment donné, les panneaux solaires permettent au site d'être autonome en énergie ( $C_i = 1$ ) ou bien si un complément provenant d'un fournisseur d'énergie est nécessaire ( $C_i = 0$ ). Le tableau ci-dessous montre les données recueillies par les capteurs :

$C_1$	$C_2$	$C_3$	$C_4$
0	1	1	0
1	1	0	1
0	1	0	1
1	0	1	0

**Q 6.1** Appliquez l'algorithme K2 afin de déterminer la structure du réseau bayésien le plus vraisemblable. Pour cela, vous utiliserez le score K2 ainsi que l'ordre topologique  $C_1 \preceq C_2 \preceq C_3 \preceq C_4$ .