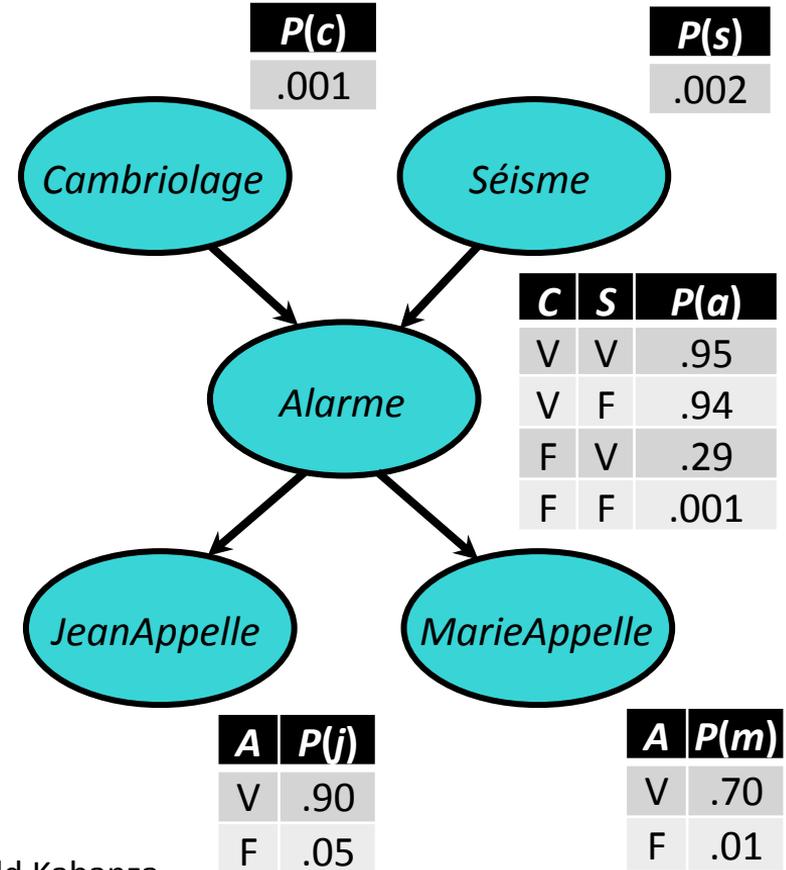


# Probabilités dans un RB

- Une **table de probabilités conditionnelles** (TPC) donne la probabilité pour chaque valeur du nœud étant donné les combinaisons des valeurs des parents du nœud (c'est l'équivalent d'une **distribution**)
- Si  $X$  n'a pas de parents, sa distribution de probabilités est dite **inconditionnelle** ou **a priori**
- Si  $X$  a des parents, sa distribution de probabilités est dite **conditionnelle**



# Calcul de probabilités conjointes

- Un RB est une **façon compacte** de représenter des probabilités conjointes
- Par définition, la probabilité conjointe de  $X_1$  et  $X_2$  est donnée par la distribution  $P(X_1, X_2)$ , pour une valeur donnée de  $X_1$  et  $X_2$
- La distribution conditionnelle de  $X_1$  sachant  $X_2$  est notée  $P(X_1 | X_2)$ 
  - ◆  $P(X_1, X_2) = P(X_1 | X_2) P(X_2)$

- Soit  $X = \{X_1, \dots, X_n\}$ , l'ensemble des variables d'un RB :

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

- En d'autres mots, la distribution conjointe des variables d'un RB est définie comme étant le produit des distributions conditionnelles (locales)

# Calcul de probabilités conjointes

- En fait, quelque soit l'ensemble de variables  $X = \{X_1, \dots, X_n\}$ , par définition :

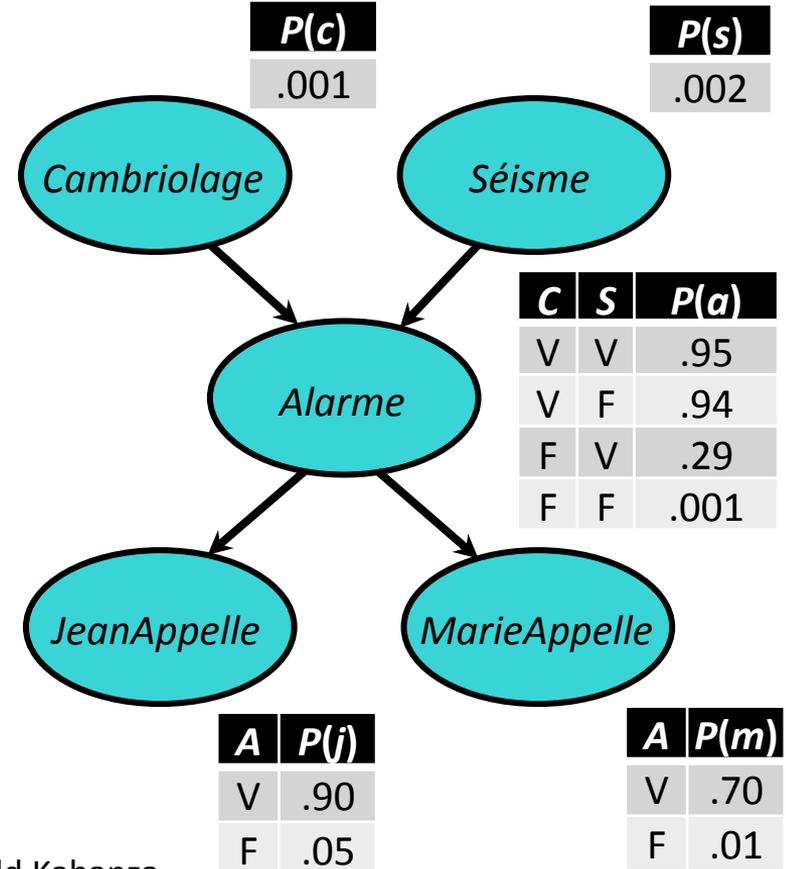
$$\begin{aligned} P(X_1, \dots, X_n) &= P(X_n \mid X_{n-1}, \dots, X_1) P(X_{n-1}, \dots, X_1) \\ &= P(X_n \mid X_{n-1}, \dots, X_1) P(X_{n-1} \mid X_{n-2}, \dots, X_1) \dots P(X_2 \mid X_1) P(X_1) \\ &= \prod_{i=1}^n P(X_i \mid X_{i-1}, \dots, X_1) \end{aligned}$$

- Pour un RB :  $P(X_1, \dots, X_n) = \prod_{i=1}^n P(X_i \mid \text{Parents}(X_i))$ 
  - ◆ ceci est cohérent avec l'assertion précédente pour autant que  $\text{Parents}(X_i)$  soit l'ensemble de  $\{X_{i-1}, \dots, X_1\}$
  - ◆ sinon, un RB est alors une façon de **représenter les indépendances conditionnelles**

# Exemple : probabilité conjointe

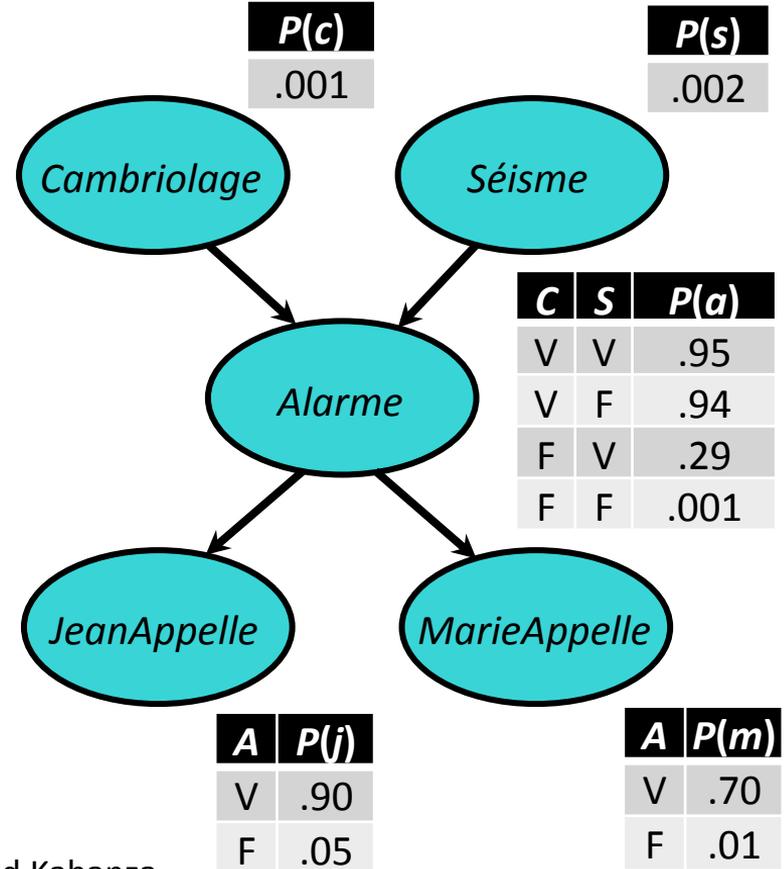
$$P(X_1, \dots, X_n) = \prod_{i=1}^n P(X_i \mid \text{Parents}(X_i))$$

$$\begin{aligned} P(J=V, M=V, A=V, C=F, S=F) &= P(J=V \mid A=V) P(M=V \mid A=V) \\ &\quad P(A=V \mid C=F, S=F) P(C=F) P(S=F) \\ &= .90 * .70 * .001 * \\ &\quad .999 * .998 \\ &\approx .00062 \end{aligned}$$



# Exemple : probabilité marginale

$$\begin{aligned}
 P(C=F, A=V) &= \sum_m \sum_j \sum_s P(J=j, M=m, A=V, C=F, S=s) \\
 &= \sum_m \sum_j \sum_s P(j|A=V) P(m|A=V) P(A=V|C=F, s) P(C=F) P(s) \\
 &= \sum_s \sum_j \sum_m P(j|A=V) P(m|A=V) P(A=V|C=F, s) P(C=F) P(s) \\
 &= \sum_s \sum_j P(j|A=V) P(A=V|C=F, s) P(C=F) P(s) \underbrace{\sum_m P(m|A=V)}_{=1} \\
 &= \sum_s P(A=V|C=F, s) P(C=F) P(s) \underbrace{\sum_j P(j|A=V)}_{=1} \\
 &= P(A=V|C=F, S=V) P(C=F) P(S=V) \\
 &\quad + P(A=V|C=F, S=F) P(C=F) P(S=F) \\
 &= .29 * .999 * .002 + .001 * .999 * .998 \\
 &\approx 0.0016
 \end{aligned}$$

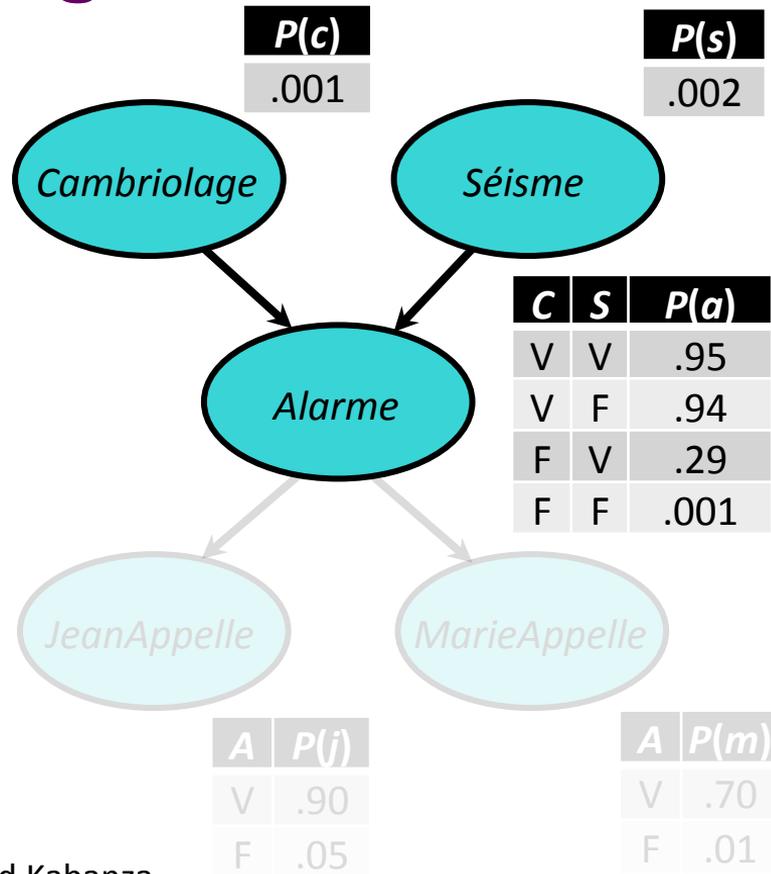


# Probabilité marginale

$$\begin{aligned}
 P(C=F, A=V) &= \sum_m \sum_j \sum_s P(J=j, M=m, A=V, C=F, S=s) \\
 &= \sum_s P(A=V | C=F, s) P(C=F) P(s)
 \end{aligned}$$

- Pour les probabilités marginales, on peut ignorer les nœuds **dont les descendants ne sont pas les nœuds observés**

- ◆ *Cambriolage* et *Alarme* ne sont pas des descendants de *JeanAppelle* ou *MarieAppelle*, alors on peut les ignorer
- ◆ *Alarme* est un descendant de *Séisme*, alors on doit marginaliser *Séisme* explicitement



# Probabilités conditionnelles

- On peut alors calculer toute probabilité conditionnelle
  - ◆ une probabilité conditionnelle est le ratio des probabilités marginales ou conjointes ( $P(A|B) = P(A,B)/P(B)$ )
- Un avantage d'un RB est qu'il est facile d'identifier les indépendances conditionnelles
  - ◆ ceci permet de réduire les calculs à faire

