

# Règle de chaînage

- Règle du produit :

- ◆  $P(\text{Pourriel}=\text{faux}, \text{Inconnu}=\text{vrai})$   
 $= P(\text{Pourriel}=\text{faux} \mid \text{Inconnu}=\text{vrai}) P(\text{Inconnu}=\text{vrai})$   
 $= P(\text{Inconnu}=\text{vrai} \mid \text{Pourriel}=\text{faux}) P(\text{Pourriel}=\text{faux})$

- ◆ En général :

$$P(\text{Pourriel}, \text{Inconnu}) = P(\text{Pourriel} \mid \text{Inconnu}) P(\text{Inconnu})$$
$$= P(\text{Inconnu} \mid \text{Pourriel}) P(\text{Pourriel})$$

- Règle de chaînage (**chain rule**) pour  $n$  variables  $X_1 \dots X_n$  :

- ◆  $P(X_1, \dots, X_n)$   
 $= P(X_1, \dots, X_{n-1}) P(X_n \mid X_1, \dots, X_{n-1})$   
 $= P(X_1, \dots, X_{n-2}) P(X_{n-1} \mid X_1, \dots, X_{n-2}) P(X_n \mid X_1, \dots, X_{n-1})$   
 $= \dots$   
 $= \prod_{i=1..n} P(X_i \mid X_1, \dots, X_{i-1})$

# Règle de chaînage

- La règle du chaînage est vraie, quelle que soit la distribution de  $X_1 \dots X_n$ 
  - ◆ plutôt que de spécifier toutes les probabilités jointes  $P(X_1, \dots, X_n)$ , on pourrait plutôt spécifier  $P(X_1)$ ,  $P(X_2|X_1)$ ,  $P(X_3|X_1, X_2)$ , ...,  $P(X_n | X_1, \dots, X_{n-1})$
- Exemple, on aurait pu spécifier :
  - ◆  $P(\text{Pourriel}=faux) = 0.8$ ,  $P(\text{Pourriel}=vrai) = 0.2$
  - ◆  $P(\text{Inconnu}=faux | \text{Pourriel}=faux) = 0.9$ ,  $P(\text{Inconnu}=vrai | \text{Pourriel}=faux) = 0.1$   
 $P(\text{Inconnu}=faux | \text{Pourriel}=vrai) = 0.4$ ,  $P(\text{Inconnu}=vrai | \text{Pourriel}=vrai) = 0.6$
- On aurait tous les ingrédients pour calculer les  $P(\text{Pourriel}, \text{Inconnu})$  :
  - ◆  $P(\text{Pourriel}=faux, \text{Inconnu}=vrai) = P(\text{Inconnu}=vrai | \text{Pourriel}=faux) P(\text{Pourriel}=faux)$   
 $= 0.1 * 0.8 = 0.08$
  - ◆  $P(\text{Pourriel}=vrai, \text{Inconnu}=vrai) = P(\text{Inconnu}=vrai | \text{Pourriel}=vrai) P(\text{Pourriel}=vrai)$   
 $= 0.6 * 0.2 = 0.12$

# Règle de Bayes

- Et si on veut calculer  $P(\text{Pourriel=faux} \mid \text{Inconnu=vrai})$  ?

$$\begin{aligned} &P(\text{Pourriel=faux} \mid \text{Inconnu=vrai}) \\ &= P(\text{Pourriel=faux}, \text{Inconnu=vrai}) / P(\text{Inconnu=vrai}) \\ &= P(\text{Inconnu=vrai} \mid \text{Pourriel=faux}) P(\text{Pourriel=faux}) / P(\text{Inconnu=vrai}) \\ &= \frac{P(\text{Inconnu=vrai} \mid \text{Pourriel=faux}) P(\text{Pourriel=faux})}{P(\text{Inconnu=vrai, Pourriel=faux}) + P(\text{Inconnu=vrai, Pourriel=vrai})} \\ &= 0.08 / (0.08 + 0.12) = \mathbf{0.4} \end{aligned}$$

# Règle de Bayes

- **Règle de Bayes** :  $P(\text{Cause} | \text{Effet}) = P(\text{Effet} | \text{Cause}) P(\text{Cause}) / P(\text{Effet})$ 
  - ◆  $P(\text{Pourriel} | \text{Inconnu}) = P(\text{Inconnu} | \text{Pourriel}) P(\text{Pourriel}) / P(\text{Inconnu})$
- On appelle  $P(\text{Pourriel})$  une **probabilité a priori**
  - ◆ c'est notre croyance p/r à ce qu'un nouveau courriel soit un pourriel **avant** toute observation
- On appelle  $P(\text{Pourriel} | \text{Inconnu})$  une **probabilité a posteriori**
  - ◆ c'est notre croyance mise à jour **après** avoir observé que l'auteur du courriel est inconnu
- La règle de Bayes lie ces deux probabilités ensemble
- Donne une probabilité **diagnostique** à partir d'une probabilité **causale** :