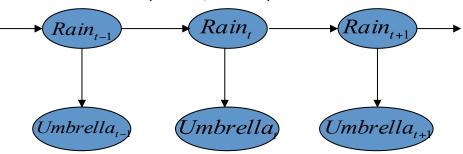
Exemple

- « Un gardien de sécurité passe un mois dans un édifice sous-terrain, sans sortir. Chaque jour, son directeur arrive avec ou sans parapluie. Le gardien veut inférer la possibilité qu'il ait plu ou non en fonction des séquences d'observation du parapluie. »
- Modélisation:
 - ♦ Variables: $X_t = \{R_t\}$ (pour « Rain ») et $E_t = \{U_t\}$ (pour « Umbrella »).
 - ◆ Dépendances entre les variables (c-.à-d., le RBD):



lack Modèle de transition: $P(R_t \mid R_{t-1})$. Modèle d'observation: $P(U_t \mid R_t)$

• Filtrage (filtering): calcul de l'état de croyance (belief state), c.-à-d. la distribution a posteriori de la variable cachée la plus récente

$$P(X_t|e_{1:t})$$

- ex. : quelle est la probabilité qu'il pleuve aujourd'hui ?
- ex. : quelle est la croyance du robot par rapport à sa position actuelle ?

Prédiction : calculer la distribution a posteriori sur un état futur

$$P(X_{t+k} | e_{1:t})$$
 où $k > 0$

ex. : quelle est la probabilité qu'il pleuve dans k jours ?

Lissage (smoothing): calculer la distribution a posteriori sur un état passé

$$P(X_k | e_{1:t})$$
 où $1 \le k < t$

 \diamond ex. : quelle est la probabilité qu'il y ait eu de la pluie hier (k=t-1) ?

 Explication la plus plausible: trouver la séquence d'états cachés qui explique le mieux les observations

$$\underset{X_{1:t}}{\operatorname{argmax}} P(x_{1:t} | e_{1:t}) = \underset{X_{1:t}}{\operatorname{argmax}} P(x_{1:t}, e_{1:t}) / P(e_{1:t}) = \underset{X_{1:t}}{\operatorname{argmax}} P(x_{1:t}, e_{1:t})$$

- ex. : quelle a été la météo la plus probable pour toutes les t dernières journées ?
- ex. : quelle est la traduction en anglais d'une phrase en français donnée ?
- ex. : quelle est la phrase qui a été prononcée ?