

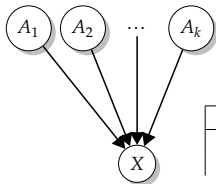
# Décision dans l'incertain

## Cours 5: Réseaux Bayésiens – Indépendance & structure

Stéphane Airiau

Université Paris-Dauphine

- Les noeuds du graphe sont les variables
- On a un graphe orienté acyclique
- Une table de probabilités conditionnelles (TPC) pour le noeud de la variable  $X$  dont les parents sont les noeuds  $A_1, \dots, A_k$ , on a une table qui représente  $\mathbb{P}(X | a_1, \dots, a_k)$



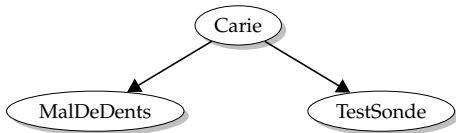
$A_1$	$A_2$	...	$A_k$	$\mathbb{P}(X)$
T	T	...	T	0.95
T	⊥	...	T	0.94
		...		
⊥	⊥	...	⊥	0.001

**réseau bayésien = graphe + TPC**

Un réseau bayésien encode la distribution jointe complète en tant que produit de distributions conditionnelles locales.

$$\mathbb{P}(x_1, x_2, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n \mathbb{P}(x_i \mid \text{parents}(X_i))$$

exemple :



$$\mathbb{P}(\text{carie}, \text{testSonde}, \neg \text{malDents}) = \mathbb{P}(\text{carie}) \cdot \mathbb{P}(\text{testSonde} \mid \text{carie}) \cdot \mathbb{P}(\neg \text{malDents} \mid \text{carie})$$

- $n$  variables booléennes :  $2^n$
- Supposons qu'on est un réseau bayésien avec  $n$  variables, et chaque noeud possède au plus  $k$  parents.  
Il faut une table de  $O(n \cdot 2^k \cdot 2)$ .

On passe linéaire en  $n$ .

Si on arrive à maintenir  $k$  relativement petit

- moins de nombres à utiliser pour les calculs!
- les nombres sont aussi plus facile à trouver!

Hypothèses requises :  $\mathbb{P}(x_i | x_1, \dots, x_{i-1}) = \mathbb{P}(x_i | \text{Parents}(X_i))$

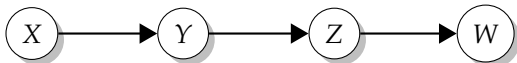
souvent, il existe d'autres indépendances conditionnelles

⇒ elles peuvent en fait être lues sur le graphe, sans utiliser les TPC

Important car on peut mieux comprendre les hypothèses que la topologie du graphe impose!

## Structure et hypothèses : exemple

---



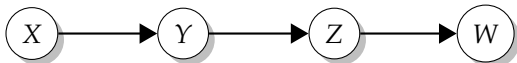
- Indépendances conditionnelles venant directement de la règle de dérivation :

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(X, Y, Z, W) &= \mathbb{P}(X)\mathbb{P}(Y | X)\mathbb{P}(Z | X, Y)\mathbb{P}(W | X, Y, Z) \\ &= \mathbb{P}(X)\mathbb{P}(Y | X)\mathbb{P}(Z | Y)\mathbb{P}(W | Z)\end{aligned}$$

$$Z \perp\!\!\!\perp X | Y, W \perp\!\!\!\perp \{X, Y\} | Z$$

## Structure et hypothèses : exemple

---



- Indépendances conditionnelles venant directement de la règle de dérivation :

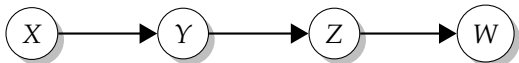
$$\begin{aligned}\mathbb{P}(X, Y, Z, W) &= \mathbb{P}(X)\mathbb{P}(Y | X)\mathbb{P}(Z | X, Y)\mathbb{P}(W | X, Y, Z) \\ &= \mathbb{P}(X)\mathbb{P}(Y | X)\mathbb{P}(Z | Y)\mathbb{P}(W | Z)\end{aligned}$$

$Z \perp\!\!\!\perp X | Y, W \perp\!\!\!\perp \{X, Y\} | Z$

- autres hypothèses d'indépendances conditionnelles induites par ce réseau ?  
 $Y \perp\!\!\!\perp Z, W | X$ ?

## Structure et hypothèses : exemple

---



- Indépendances conditionnelles venant directement de la règle de dérivation :

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(X, Y, Z, W) &= \mathbb{P}(X)\mathbb{P}(Y | X)\mathbb{P}(Z | X, Y)\mathbb{P}(W | X, Y, Z) \\ &= \mathbb{P}(X)\mathbb{P}(Y | X)\mathbb{P}(Z | Y)\mathbb{P}(W | Z)\end{aligned}$$

$$Z \perp\!\!\!\perp X | Y, W \perp\!\!\!\perp \{X, Y\} | Z$$

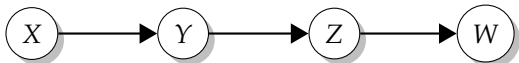
- autres hypothèse d'indépendances conditionnelles induites par ce réseau?

$$Y \perp\!\!\!\perp Z, W | X? \quad \times$$



## Structure et hypothèses : exemple

---



- Indépendances conditionnelles venant directement de la règle de dérivation :

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(X, Y, Z, W) &= \mathbb{P}(X)\mathbb{P}(Y | X)\mathbb{P}(Z | X, Y)\mathbb{P}(W | X, Y, Z) \\ &= \mathbb{P}(X)\mathbb{P}(Y | X)\mathbb{P}(Z | Y)\mathbb{P}(W | Z)\end{aligned}$$

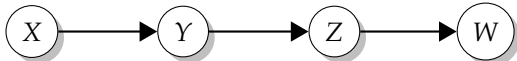
$Z \perp\!\!\!\perp X | Y, W \perp\!\!\!\perp \{X, Y\} | Z$

- autres hypothèse d'indépendances conditionnelles induites par ce réseau?

$Y \perp\!\!\!\perp Z, W | X$ ? ✘

$W \perp\!\!\!\perp X | Y$ ?

## Structure et hypothèses : exemple



- Indépendances conditionnelles venant directement de la règle de dérivation :

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(X, Y, Z, W) &= \mathbb{P}(X)\mathbb{P}(Y | X)\mathbb{P}(Z | X, Y)\mathbb{P}(W | X, Y, Z) \\ &= \mathbb{P}(X)\mathbb{P}(Y | X)\mathbb{P}(Z | Y)\mathbb{P}(W | Z)\end{aligned}$$

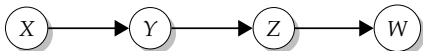
$Z \perp\!\!\!\perp X | Y, W \perp\!\!\!\perp \{X, Y\} | Z$

- autres hypothèse d'indépendances conditionnelles induites par ce réseau?

$Y \perp\!\!\!\perp Z, W | X$ ? ✘

$W \perp\!\!\!\perp X | Y$ ? ✔

## Structure et hypothèses : exemple



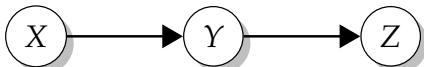
$W \perp\!\!\!\perp X \mid Y?$

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(W \mid X, Y) &= \frac{\mathbb{P}(X, Y, W)}{\mathbb{P}(X, Y)} \\ &= \frac{\sum_{z \in \text{Dom}(Z)} \mathbb{P}(X, Y, Z, W)}{\mathbb{P}(X, Y)} \\ &= \frac{\sum_{z \in \text{Dom}(Z)} \mathbb{P}(X) \mathbb{P}(Y \mid X) \mathbb{P}(Z \mid Y) \mathbb{P}(W \mid Z)}{\mathbb{P}(X) \mathbb{P}(Y \mid X)} \\ &= \sum_{z \in \text{Dom}(Z)} \mathbb{P}(Z \mid Y) \mathbb{P}(W \mid Z) \\ &= \sum_{z \in \text{Dom}(Z)} \mathbb{P}(Z \mid Y) \mathbb{P}(W \mid Z, Y) \\ &= \sum_{z \in \text{Dom}(Z)} \mathbb{P}(Z, W \mid Y) \\ &= \mathbb{P}(W \mid Y) \quad \text{c'était pénible!}\end{aligned}$$

Question importante :

Deux noeuds sont-ils indépendants étant donné une certaine observation?

- si oui, on peut refaire de l'algèbre et le démontrer comme on vient de le faire
- si non, on peut trouver un contre exemple

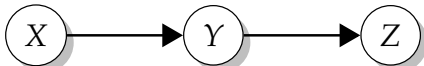


ex Est-ce que X et Z sont nécessairement indépendants?

Question importante :

Deux noeuds sont-ils indépendants étant donné une certaine observation?

- si oui, on peut refaire de l'algèbre et le démontrer comme on vient de le faire
- si non, on peut trouver un contre exemple



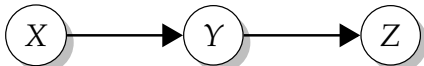
ex Est-ce que X et Z sont nécessairement indépendants?

- NON :  $X=Y, Z=Y!$

Question importante :

Deux noeuds sont-ils indépendants étant donné une certaine observation?

- si oui, on peut refaire de l'algèbre et le démontrer comme on vient de le faire
- si non, on peut trouver un contre exemple



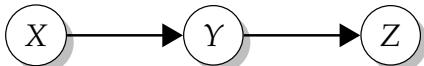
ex Est-ce que X et Z sont nécessairement indépendants?

- NON :  $X=Y, Z=Y!$
- basses pressions causent la pluie, qui cause une augmentation du trafic.
- X peut influencer Z, Z peut influencer X via Y

Question importante :

Deux noeuds sont-ils indépendants étant donné une certaine observation?

- si oui, on peut refaire de l'algèbre et le démontrer comme on vient de le faire
- si non, on peut trouver un contre exemple



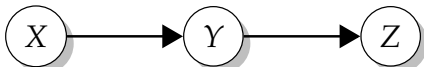
ex Est-ce que X et Z sont nécessairement indépendants?

- NON :  $X=Y, Z=Y!$
- basses pressions causent la pluie, qui cause une augmentation du trafic.
- X peut influencer Z, Z peut influencer X via Y
- mais on peut construire des cas où elles sont indépendantes!

Question importante :

Deux noeuds sont-ils indépendants étant donné une certaine observation?

- si oui, on peut refaire de l'algèbre et le démontrer comme on vient de le faire
- si non, on peut trouver un contre exemple



ex Est-ce que X et Z sont nécessairement indépendants?

- NON :  $X=Y, Z=Y!$
- basses pressions causent la pluie, qui cause une augmentation du trafic.
- X peut influencer Z, Z peut influencer X via Y
- mais on peut construire des cas où elles sont indépendantes!
- on met toutes les probabilités à  $\frac{1}{2}$ !  
étrange car le graphe n'est plus très utile, mais mathématiquement possible!



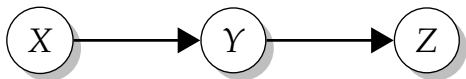
Peut-on garantir des indépendances conditionnelles en regardant le graphe?

On étudie 3 cas particuliers

on analyse toute situation complexe en décomposant en fonction de ces trois cas.

## chaînes causales

---



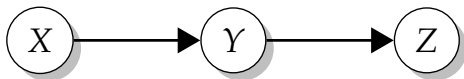
- X basses pressions
- Y pluie
- Z traffic

$$\mathbb{P}(x,y,z) = \mathbb{P}(x)\mathbb{P}(y|x)\mathbb{P}(z|y)$$

X et Z indépendants?

## chaînes causales

---



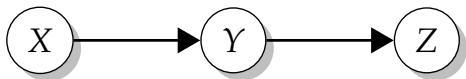
- X basses pressions
- Y pluie
- Z traffic

$$\mathbb{P}(x,y,z) = \mathbb{P}(x)\mathbb{P}(y|x)\mathbb{P}(z|y)$$

X et Z indépendants? ✘  
avec un contre exemple.

## chaînes causales

---



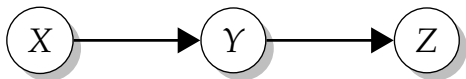
- X basses pressions
- Y pluie
- Z traffic

$$\mathbb{P}(x, y, z) = \mathbb{P}(x)\mathbb{P}(y | x)\mathbb{P}(z | y)$$

X et Z indépendants? ✘  
avec un contre exemple.

X indépendants de Z étant donné Y?

## chaînes causales



- X basses pressions
- Y pluie
- Z traffic

$$\mathbb{P}(x,y,z) = \mathbb{P}(x)\mathbb{P}(y|x)\mathbb{P}(z|y)$$

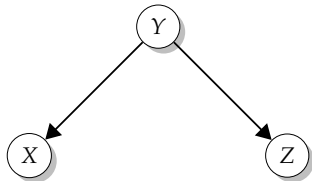
X et Z indépendants? ✘  
avec un contre exemple.

X indépendants de Z étant donné Y?

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(z|x,y) &= \frac{\mathbb{P}(x,y,z)}{\mathbb{P}(x,y)} \\ &= \frac{\mathbb{P}(x)\mathbb{P}(y|x)\mathbb{P}(z|y)}{\mathbb{P}(x)\mathbb{P}(y|x)} \\ &= \mathbb{P}(z|y) \checkmark\end{aligned}$$

## Cause commune

---



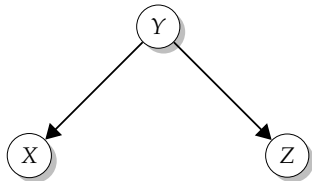
- X site de soumission occupé
- Y deadline pour le projet
- Z salles info pleines

$$\mathbb{P}(x,y,z) = \mathbb{P}(y)\mathbb{P}(x|y)\mathbb{P}(z|y)$$

X et Z indépendants?

## Cause commune

---



- X site de soumission occupé
- Y deadline pour le projet
- Z salles info pleines

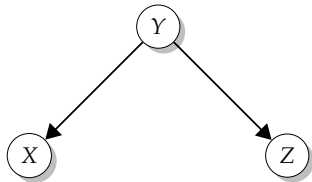
$$\mathbb{P}(x,y,z) = \mathbb{P}(y)\mathbb{P}(x|y)\mathbb{P}(z|y)$$

X et Z indépendants? ✘

avec un contre exemple.

## Cause commune

---



- X site de soumission occupé
- Y deadline pour le projet
- Z salles info pleines

$$\mathbb{P}(x,y,z) = \mathbb{P}(y)\mathbb{P}(x|y)\mathbb{P}(z|y)$$

X et Z indépendants? ✘

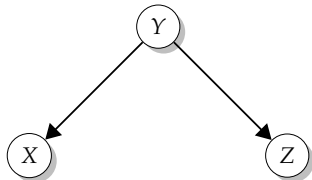
avec un contre exemple.

X indépendants de Z étant donné Y?



## Cause commune

---



- X site de soumission occupé
- Y deadline pour le projet
- Z salles info pleines

$$\mathbb{P}(x,y,z) = \mathbb{P}(y)\mathbb{P}(x|y)\mathbb{P}(z|y)$$

X et Z indépendants? ✘

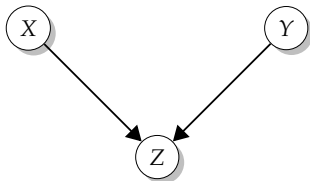
avec un contre exemple.

X indépendants de Z étant donné Y?

$$\mathbb{P}(z|x,y) = \frac{\mathbb{P}(x,y,z)}{\mathbb{P}(x,y)} = \frac{\mathbb{P}(y)\mathbb{P}(x|y)\mathbb{P}(z|y)}{\mathbb{P}(y)\mathbb{P}(x|y)} = \mathbb{P}(z|y) \checkmark$$

## Effet commun

---



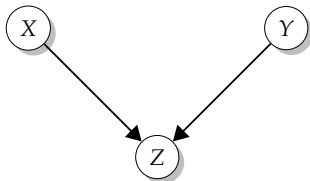
- X pluie
- Y match au Parc
- Z traffic

$$\mathbb{P}(x,y,z) = \mathbb{P}(x)\mathbb{P}(y)\mathbb{P}(z | x,y)$$

X et Y indépendants?

## Effet commun

---



- X pluie
- Y match au Parc
- Z traffic

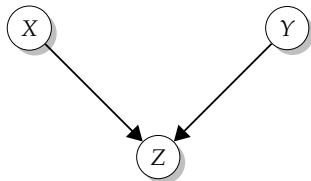
$$\mathbb{P}(x,y,z) = \mathbb{P}(x)\mathbb{P}(y)\mathbb{P}(z | x,y)$$

X et Y indépendants? ✓

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(x,y) &= \sum_{z \in \text{Dom}(Z)} \mathbb{P}(x,y,z) = \sum_{z \in \text{Dom}(Z)} \mathbb{P}(x)\mathbb{P}(y)\mathbb{P}(z | x,y) \\ &= \mathbb{P}(x)\mathbb{P}(y) \sum_{z \in \text{Dom}(Z)} \mathbb{P}(z | x,y) \\ &= \mathbb{P}(x)\mathbb{P}(y) \quad \checkmark\end{aligned}$$

## Effet commun

---

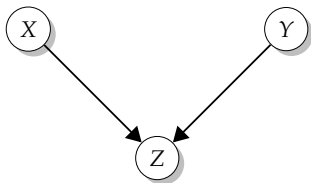


- X pluie
- Y match au Parc
- Z traffic

X indépendants de Y étant donné Z?

## Effet commun

---



- X pluie
- Y match au Parc
- Z traffic

X indépendants de Y étant donné Z? ✘

- On observe du traffic
- quelle est la probabilité qu'il pleuve? surement haute?
- quelle est la probabilité qu'il y ait un match au parc? surement haute?
- Supposons qu'il y ait un match au parc. On a envie de baisser la probabilité de pluie puisqu'une raison probable du traffic peut être simplement la pluie!

## Cas général

---

- Question : étant donné un réseau bayésien, est-ce que deux variables sont indépendantes (étant donné des observations) ?

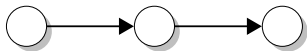
⇒ analyser la structure du graphe

- l'utilisation des seuls trois patterns est suffisante
- idée générale : sur un chemin, l'influence peut-elle se propager ou bien est-elle bloquée ?
- est-ce que l'indépendance est garantie (quelles que soient les TPC)

## Cas général

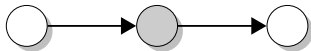
triplet actif

influence "se propage"



triplet inactif

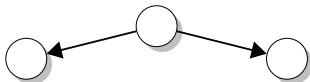
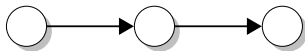
influence "est bloquée"



## Cas général

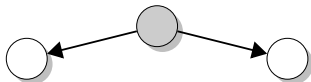
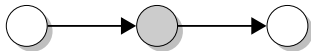
triplet actif

influence "se propage"



triplet inactif

influence "est bloquée"

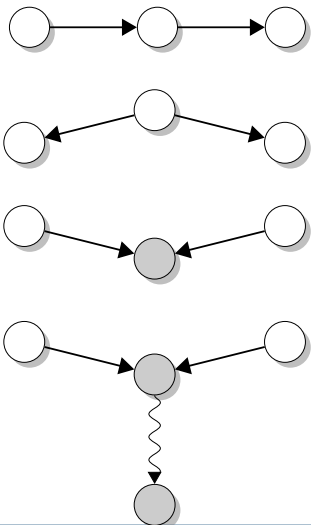




## Cas général

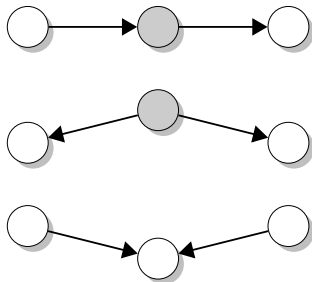
triplet actif

influence "se propage"



triplet inactif

influence "est bloquée"



## Cas général

Est-ce que  $X$  et  $Y$  sont conditionnellement indépendants en sachant  $Z$ ?

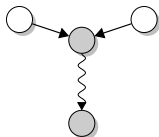
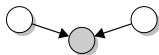
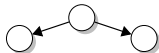
- on considère tous les chemins (**non orientés**) entre  $X$  et  $Y$
- Pas de chemin actif = indépendance!

Un chemin est **actif** si tous les triplets (consécutifs) sont actifs.

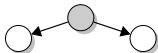
Il suffit d'un segment inactif pour bloquer un chemin.

est-ce que l'influence peut se propager?  
↳ si on a un triplet inactif, l'influence est bloquée.

triplet actif



triplet inactif



## Séparation-D

---

- Requête :  $X_i \perp\!\!\!\perp X_j \mid \{X_{k_1}, \dots, X_{k_n}\}$  ?

Est-ce que  $X_i$  et  $X_j$  sont indépendants étant donnés  $X_{k_1}, \dots, X_{k_n}$  ?

⇒ on vérifie tous les chemins (non-orientés) entre  $X_i$  et  $X_j$ .

- Si un ou plusieurs sont actifs, alors l'indépendance **n'** est **pas** garantie

- Sinon, si tous les chemins sont inactifs, alors l'indépendance est garantie.

- Requête :  $X_i \perp\!\!\!\perp X_j \mid \{X_{k_1}, \dots, X_{k_n}\}$  ?

Est-ce que  $X_i$  et  $X_j$  sont indépendants étant donnés  $X_{k_1}, \dots, X_{k_n}$  ?

⇒ on vérifie tous les chemins (non-orientés) entre  $X_i$  et  $X_j$ .

- Si un ou plusieurs sont actifs, alors l'indépendance **n'** est **pas** garantie

Attention, il se pourrait que les TPC font que les deux variables soient indépendantes.

⇒ on ne peut pas garantir l'indépendance avec simplement la structure du graphe.

- Sinon, si tous les chemins sont inactifs, alors l'indépendance est garantie.

- Requête :  $X_i \perp\!\!\!\perp X_j \mid \{X_{k_1}, \dots, X_{k_n}\}$  ?

Est-ce que  $X_i$  et  $X_j$  sont indépendants étant donnés  $X_{k_1}, \dots, X_{k_n}$  ?

⇒ on vérifie tous les chemins (non-orientés) entre  $X_i$  et  $X_j$ .

- Si un ou plusieurs sont actifs, alors l'indépendance **n'** est **pas** garantie

Attention, il se pourrait que les TPC font que les deux variables soient indépendantes.

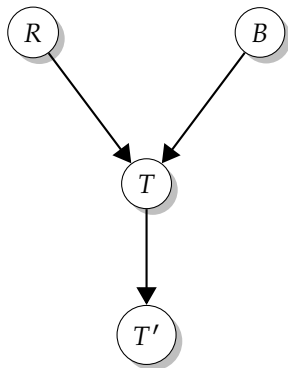
⇒ on ne peut pas garantir l'indépendance avec simplement la structure du graphe.

- Sinon, si tous les chemins sont inactifs, alors l'indépendance est garantie.

Quelles que soient les TPC, on aura nécessairement indépendance

## Exemple 1

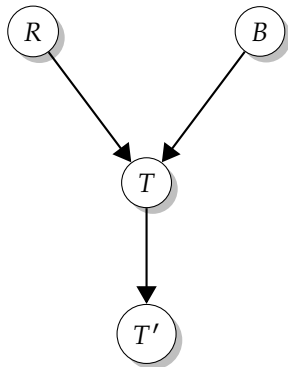
---



$R \perp\!\!\!\perp B$

## Exemple 1

---

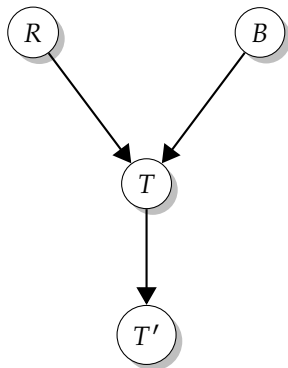


$R \perp\!\!\!\perp B$



$R \perp\!\!\!\perp B \mid T$

## Exemple 1



$R \perp\!\!\!\perp B$



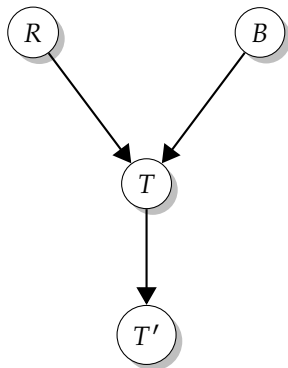
$R \perp\!\!\!\perp B \mid T$



$R \perp\!\!\!\perp B \mid T'$



## Exemple 1



$R \perp\!\!\!\perp B$



$R \perp\!\!\!\perp B \mid T$



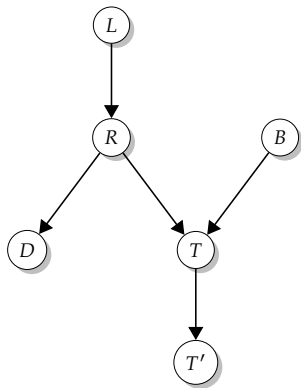
$R \perp\!\!\!\perp B \mid T'$



## Exemple 2

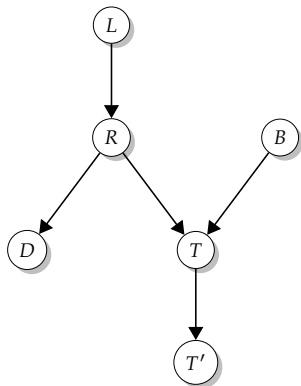
---

$$L \cdot T' \mid T$$



## Exemple 2

---

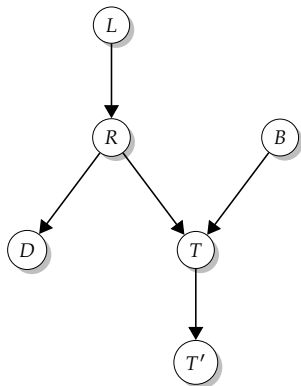


$$L \perp\!\!\!\perp T' \mid T$$

$$L \perp\!\!\!\perp B$$

## Exemple 2

---



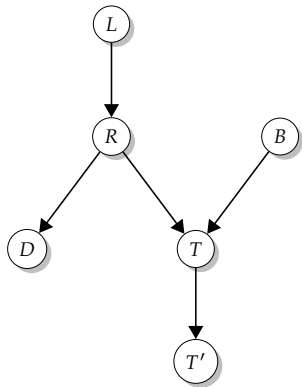
$$L \perp\!\!\!\perp T' \mid T$$

$$L \perp\!\!\!\perp B$$

$$L \perp\!\!\!\perp B \mid T$$

## Exemple 2

---



$$L \perp\!\!\!\perp T' \mid T$$

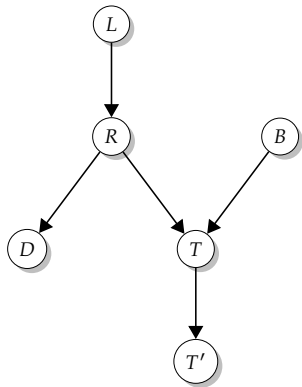
$$L \perp\!\!\!\perp B$$

$$L \perp\!\!\!\perp B \mid T$$

$$L \perp\!\!\!\perp B \mid T'$$

## Exemple 2

---



$$L \perp\!\!\!\perp T' \mid T$$

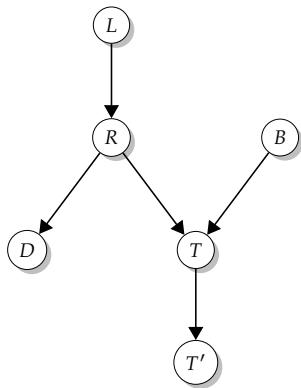
$$L \perp\!\!\!\perp B$$

$$L \perp\!\!\!\perp B \mid T$$

$$L \perp\!\!\!\perp B \mid T'$$

$$L \perp\!\!\!\perp B \mid T, R$$

## Exemple 2



$$L \perp\!\!\!\perp T' \mid T$$

✓

$$L \perp\!\!\!\perp B$$

✓

$$L \perp\!\!\!\perp B \mid T$$

✗

$$L \perp\!\!\!\perp B \mid T'$$

✗

$$L \perp\!\!\!\perp B \mid T, R$$

✓

## Exemple 3

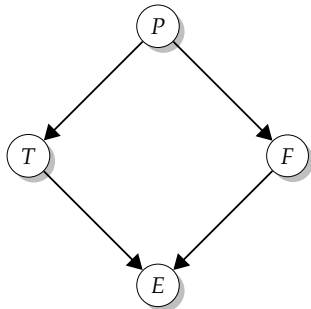
---

Variables :

- $P$  : Pluie
- $T$  : Traffic
- $F$  : FuiteToit
- $E$  : Enervé

Questions

$T \perp\!\!\!\perp F$



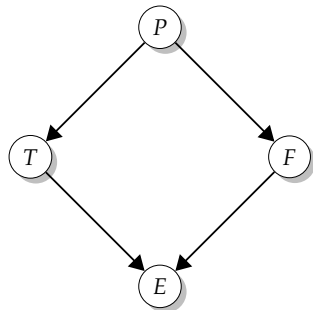


## Exemple 3

---

Variables :

- $P$  : Pluie
- $T$  : Traffic
- $F$  : FuiteToit
- $E$  : Enervé



Questions

$$T \perp\!\!\!\perp F$$

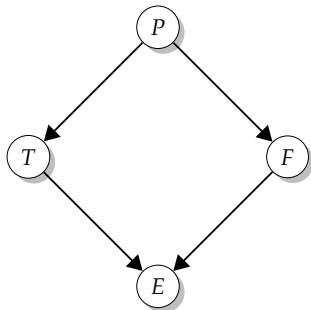
$$T \perp\!\!\!\perp F \mid P$$

## Exemple 3

---

Variables :

- $P$  : Pluie
- $T$  : Traffic
- $F$  : FuiteToit
- $E$  : Enervé



Questions

$$T \perp\!\!\!\perp F$$

$$T \perp\!\!\!\perp F \mid P$$

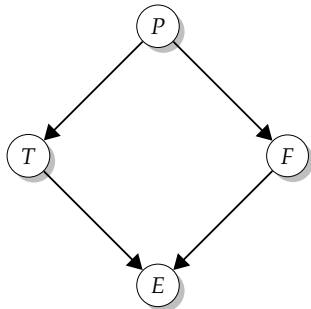
$$T \perp\!\!\!\perp F \mid P, E$$

## Exemple 3

---

Variables :

- $P$  : Pluie
- $T$  : Traffic
- $F$  : FuiteToit
- $E$  : Enervé



Questions

$T \perp\!\!\!\perp F$  ✗

$T \perp\!\!\!\perp F \mid P$  ✓

$T \perp\!\!\!\perp F \mid P, E$  ✗

Etant donné un réseau bayésien, on peut maintenant vérifier la liste de toutes les dépendances imposées par la structure du réseau.

⇒ on peut déterminer l'ensemble des distributions qui peuvent être représentées!

- une structure de graphe peut encoder certaines distributions
- cette structure impose des indépendances conditionnelles
- il peut exister d'autres indépendances conditionnelles que la structure impose
- ajouter un arc enlève de l'indépendance (donc augmente le nombre de distributions représentables), mais augmente les coûts