

# Couplage par le Passé

## Accélérer l'échantillonnage pour le modèle des gaz à cœurs durs

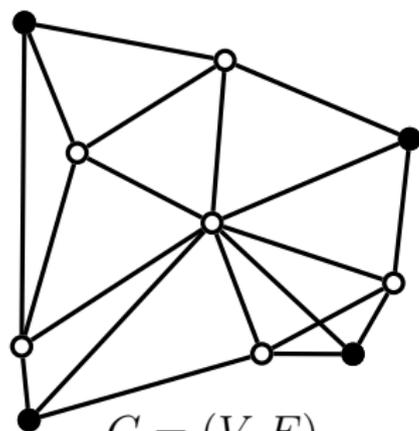
Rémi Varloot<sup>1,2</sup> Ana Bušić<sup>1</sup> Anne Bouillard<sup>1</sup>

<sup>1</sup>Dyogene (Inria Paris — ÉNS de Paris)

<sup>2</sup>Infine (Microsort Research — Inria Saclay)

29 août, 2016

# Le modèle à cœurs durs



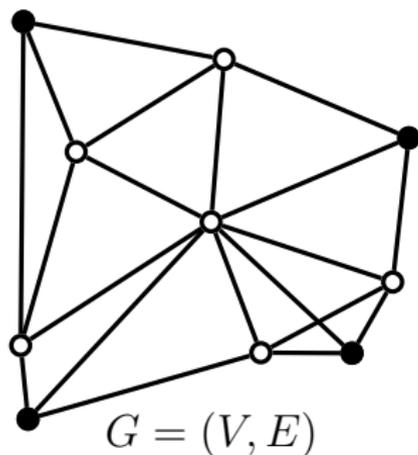
$G = (V, E)$

## Ensembles indépendants

$$I \subseteq V \text{ tq } \forall u, v \in I, (u, v) \notin E$$

L'ensemble des ensembles indépendants se note  $\mathcal{I}$ .

# Le modèle à cœurs durs



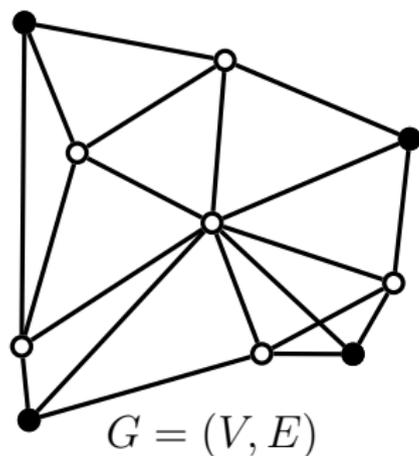
## Ensembles indépendants

$$I \subseteq V \text{ tq } \forall u, v \in I, (u, v) \notin E$$

L'ensemble des ensembles indépendants se note  $\mathcal{I}$ .

**Objectif** : Tirer un élément de  $\mathcal{I}$  uniformément au hasard.

# Le modèle à cœurs durs



## Ensembles indépendants

$$I \subseteq V \text{ tq } \forall u, v \in I, (u, v) \notin E$$

L'ensemble des ensembles indépendants se note  $\mathcal{I}$ .

**Objectif** : Tirer un élément de  $\mathcal{I}$  selon la distribution

$$\pi_\lambda(I) = \frac{\lambda^{|I|}}{Z_\lambda}. \quad \lambda : \text{fugacité}$$

## Un peu de recul

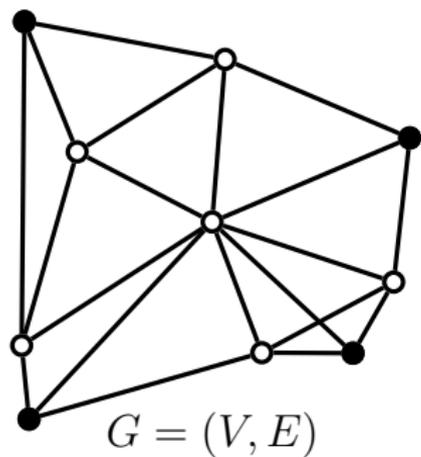
Le calcul de  $Z_1$ , le nombre d'ensembles indépendants, est un problème  $\#P$ -complet.

- ▶ Pas de méthode « directe ».

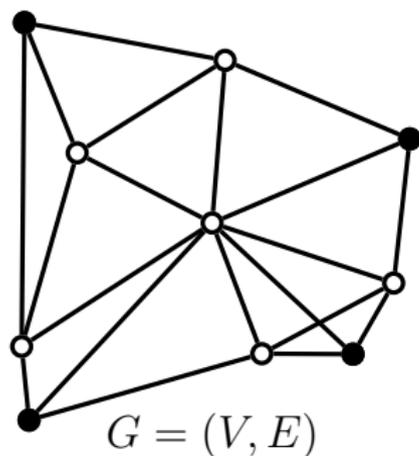
Il n'existe pas de schéma d'approximation en temps polynomial pour l'ensemble indépendant maximal à un facteur de moins de  $O(n^{1-\varepsilon})$  (sauf si  $P = NP$ ).

- ▶ Complexité exponentielle lorsque  $\lambda$  est grand.

# Dynamique de Glauber

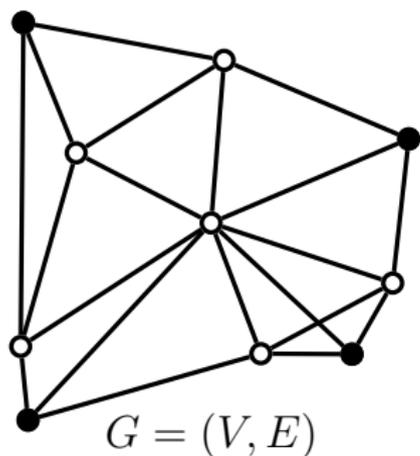


# Dynamique de Glauber



- ▶ Choisir  $v \in V$  uniformément au hasard
- ▶ Avec probabilité  $\frac{\lambda}{1+\lambda}$  ( $v^+$ )
  - ▶ si  $I + v \in \mathcal{I}$   
 $I \leftarrow I + v$
  - ▶ sinon rien ne change
- ▶ Sinon,  $I \leftarrow I - v$  ( $v^-$ )

# Dynamique de Glauber



- ▶ Choisir  $v \in V$  uniformément au hasard
- ▶ Avec probabilité  $\frac{\lambda}{1+\lambda}$  ( $v^+$ )
  - ▶ si  $I + v \in \mathcal{I}$   
 $I \leftarrow I + v$
  - ▶ sinon rien ne change
- ▶ Sinon,  $I \leftarrow I - v$  ( $v^-$ )

La chaîne de Markov définie à partir de cette dynamique converge vers la distribution

$$\pi_\lambda(I) = \frac{\lambda^{|I|}}{Z_\lambda}.$$

# Combattre la complexité

Taille de l'espace d'état : *a priori*  $\Theta(2^{|V|})$ .

# Combattre la complexité

Taille de l'espace d'état : *a priori*  $\Theta(2^{|V|})$ .

## Les chaînes bornantes

- ▶ Il s'agit d'une chaîne de Markov dont les transitions sont couplées avec la chaîne initiale.
- ▶ Chaque état de la chaîne bornante englobe des états de la chaîne initiale.

# Combattre la complexité

Taille de l'espace d'état : *a priori*  $\Theta(2^{|V|})$ .

## Les chaînes bornantes

- ▶ Il s'agit d'une chaîne de Markov dont les transitions sont couplées avec la chaîne initiale.
- ▶ Chaque état de la chaîne bornante englobe des états de la chaîne initiale.

## Exemple 1 : diagrammes

# Combattre la complexité

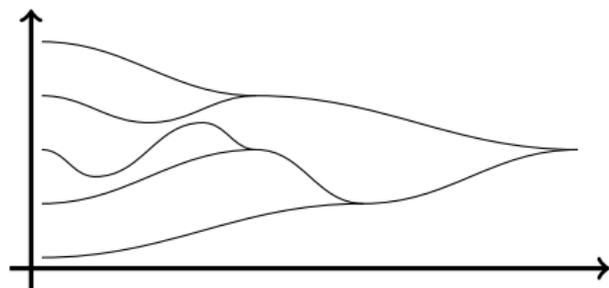
Taille de l'espace d'état : *a priori*  $\Theta(2^{|V|})$ .

## Les chaînes bornantes

- ▶ Il s'agit d'une chaîne de Markov dont les transitions sont couplées avec la chaîne initiale.
- ▶ Chaque état de la chaîne bornante englobe des états de la chaîne initiale.

## Exemple 2 : monotonie

$$X_i \leq Y_i \Rightarrow X_{i+1} \leq Y_{i+1}$$



# Combattre la complexité

Taille de l'espace d'état : *a priori*  $\Theta(2^{|V|})$ .

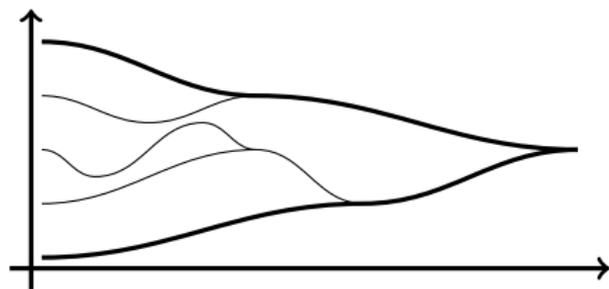
## Les chaînes bornantes

- ▶ Il s'agit d'une chaîne de Markov dont les transitions sont couplées avec la chaîne initiale.
- ▶ Chaque état de la chaîne bornante englobe des états de la chaîne initiale.

## Exemple 2 : monotonie

$$X_i \leq Y_i \Rightarrow X_{i+1} \leq Y_{i+1}$$

$$\left( \left( X_i^{(m)}, X_i^{(M)} \right) \right)_{i \in \mathbb{N}}$$



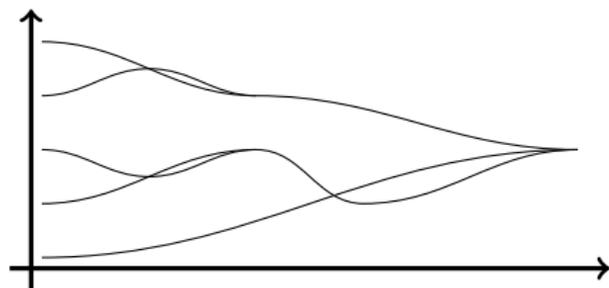
# Combattre la complexité

Taille de l'espace d'état : *a priori*  $\Theta(2^{|V|})$ .

## Les chaînes bornantes

- ▶ Il s'agit d'une chaîne de Markov dont les transitions sont couplées avec la chaîne initiale.
- ▶ Chaque état de la chaîne bornante englobe des états de la chaîne initiale.

## Exemple 3 : enveloppe



# Combattre la complexité

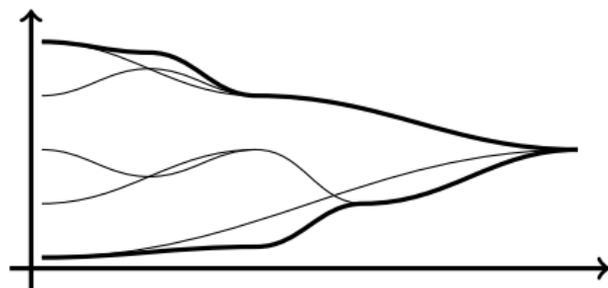
Taille de l'espace d'état : *a priori*  $\Theta(2^{|V|})$ .

## Les chaînes bornantes

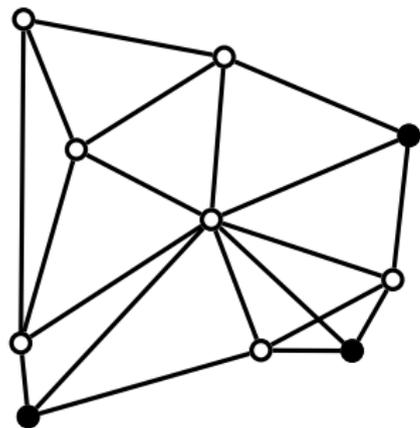
- ▶ Il s'agit d'une chaîne de Markov dont les transitions sont couplées avec la chaîne initiale.
- ▶ Chaque état de la chaîne bornante englobe des états de la chaîne initiale.

## Exemple 3 : enveloppe

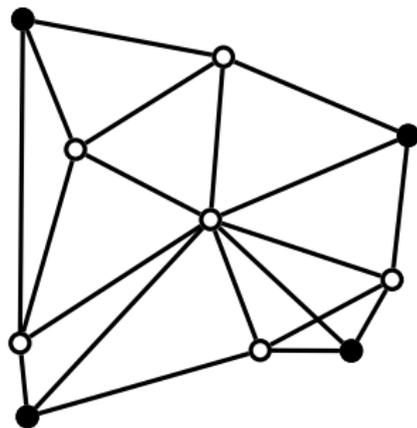
$$((L_i, U_i))_{i \in \mathbb{N}}$$



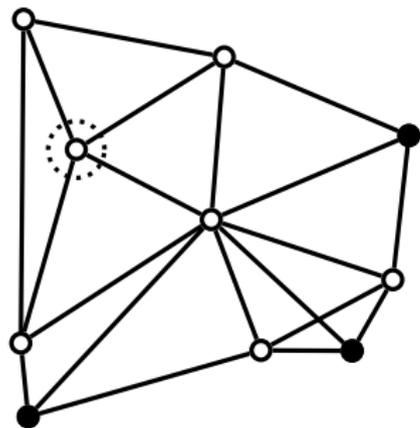
# Monotonie ?



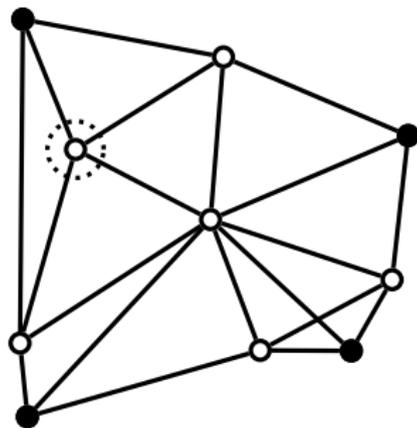
$\cup$



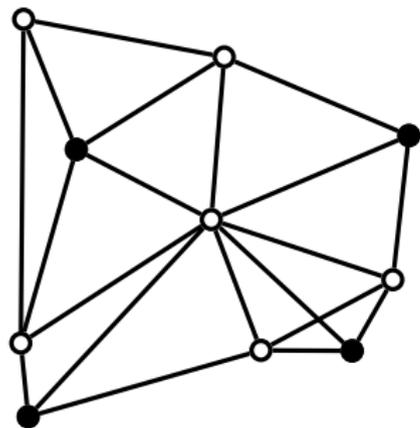
# Monotonie ?



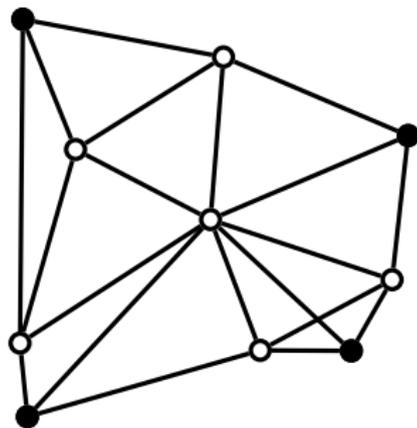
$\cup$



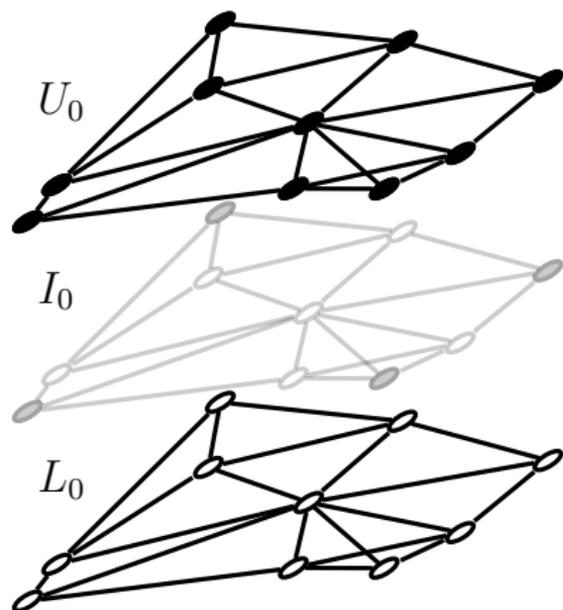
# Monotonie ?



$\neq$

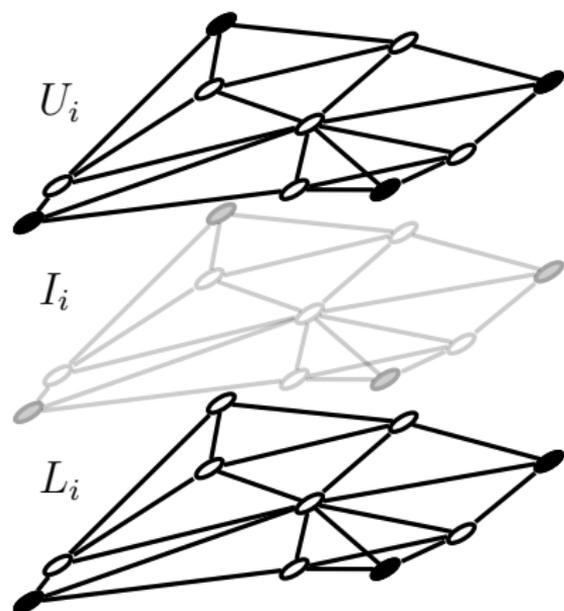


# Enveloppe



$$\begin{array}{ccccc} L_0 & \subseteq & I_0 & \subseteq & U_0 \\ \parallel & & & & \parallel \\ \emptyset & & & & V \end{array}$$

# Enveloppe



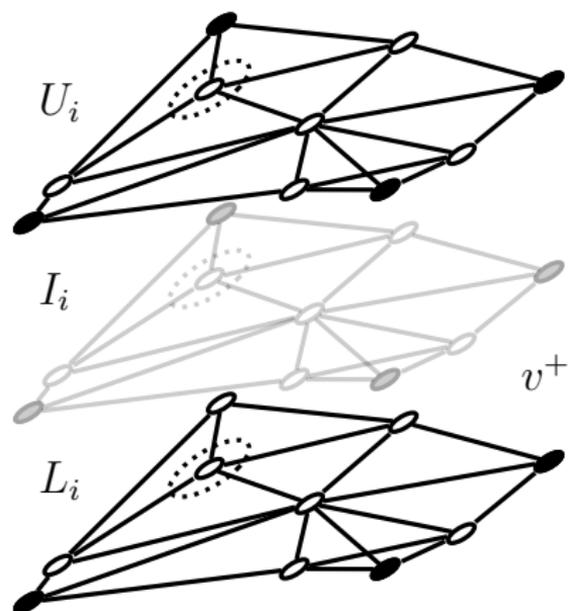
$$\begin{array}{ccccc} L_0 & \subseteq & I_0 & \subseteq & U_0 \\ \parallel & & & & \parallel \\ \emptyset & & & & V \end{array}$$

$$L_i \subseteq I_i \subseteq U_i$$

$\Downarrow$

$$L_{i+1} \subseteq I_{i+1} \subseteq U_{i+1}$$

# Enveloppe



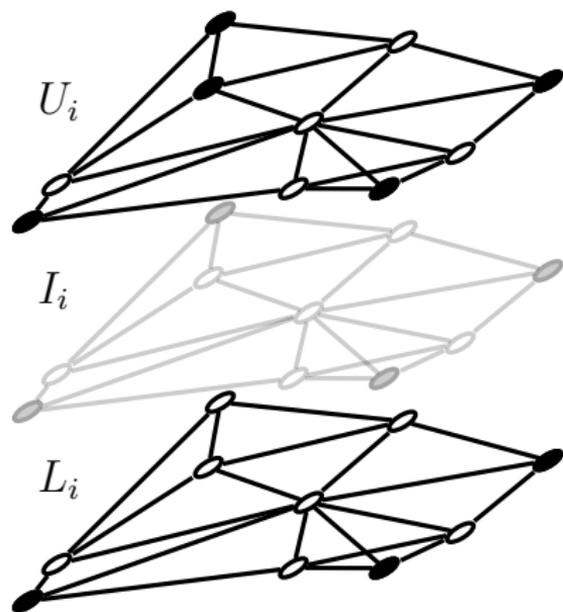
$$\begin{array}{ccccc} L_0 & \subseteq & I_0 & \subseteq & U_0 \\ \parallel & & & & \parallel \\ \emptyset & & & & V \end{array}$$

$$L_i \subseteq I_i \subseteq U_i$$

$\Downarrow$

$$L_{i+1} \subseteq I_{i+1} \subseteq U_{i+1}$$

# Enveloppe



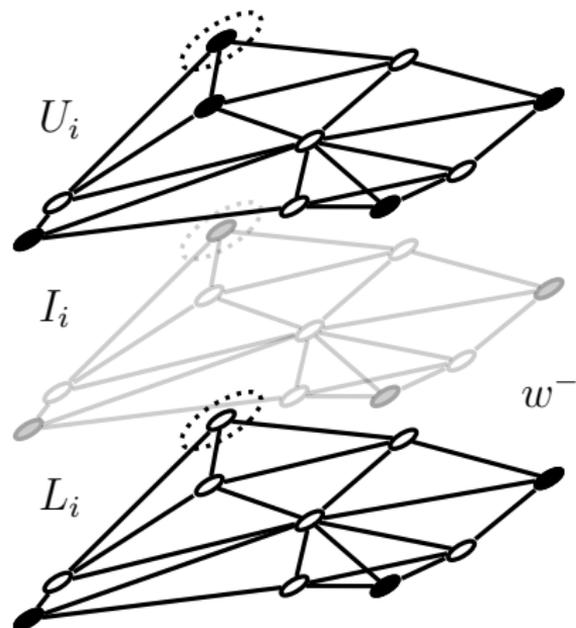
$$\begin{array}{ccccc} L_0 & \subseteq & I_0 & \subseteq & U_0 \\ \parallel & & & & \parallel \\ \emptyset & & & & V \end{array}$$

$$L_i \subseteq I_i \subseteq U_i$$

$\Downarrow$

$$L_{i+1} \subseteq I_{i+1} \subseteq U_{i+1}$$

# Enveloppe



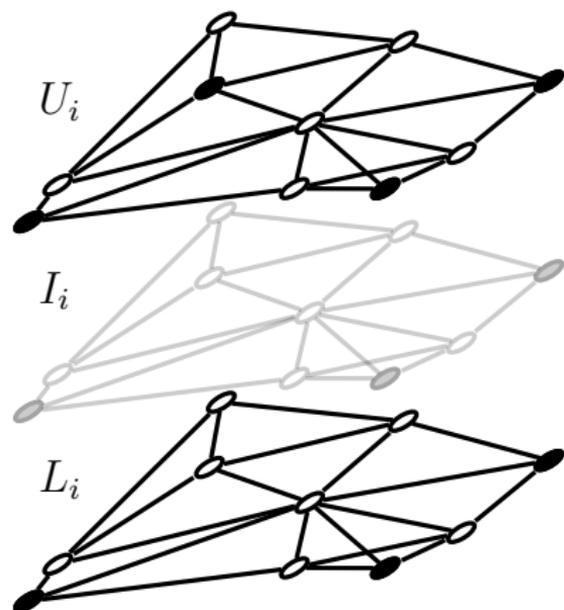
$$\begin{array}{ccccc} L_0 & \subseteq & I_0 & \subseteq & U_0 \\ \parallel & & & & \parallel \\ \emptyset & & & & V \end{array}$$

$$L_i \subseteq I_i \subseteq U_i$$

$\Downarrow$

$$L_{i+1} \subseteq I_{i+1} \subseteq U_{i+1}$$

# Enveloppe



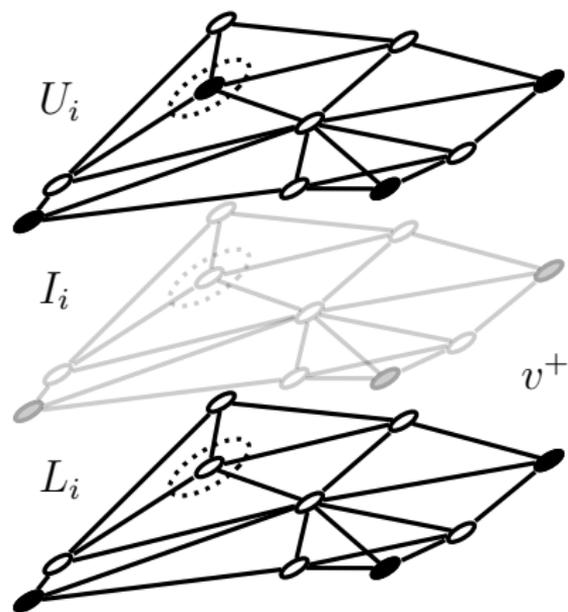
$$\begin{array}{ccccc} L_0 & \subseteq & I_0 & \subseteq & U_0 \\ \parallel & & & & \parallel \\ \emptyset & & & & V \end{array}$$

$$L_i \subseteq I_i \subseteq U_i$$

$\Downarrow$

$$L_{i+1} \subseteq I_{i+1} \subseteq U_{i+1}$$

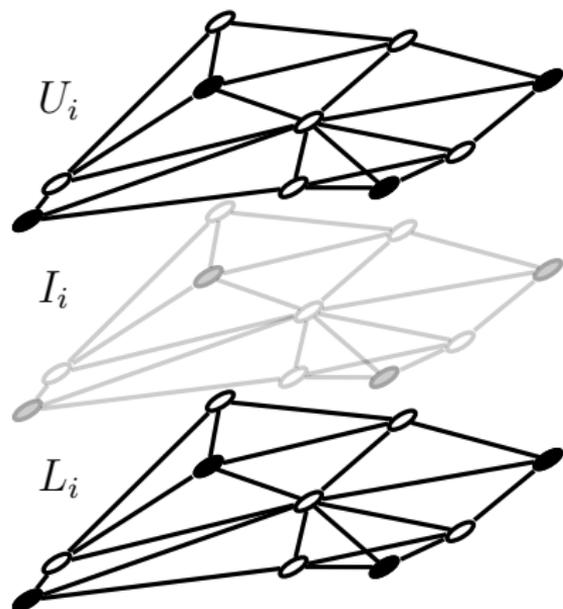
# Enveloppe



$$\begin{array}{ccccc} L_0 & \subseteq & I_0 & \subseteq & U_0 \\ \parallel & & & & \parallel \\ \emptyset & & & & V \end{array}$$

$$\begin{array}{c} L_i \subseteq I_i \subseteq U_i \\ \Downarrow \\ L_{i+1} \subseteq I_{i+1} \subseteq U_{i+1} \end{array}$$

# Enveloppe



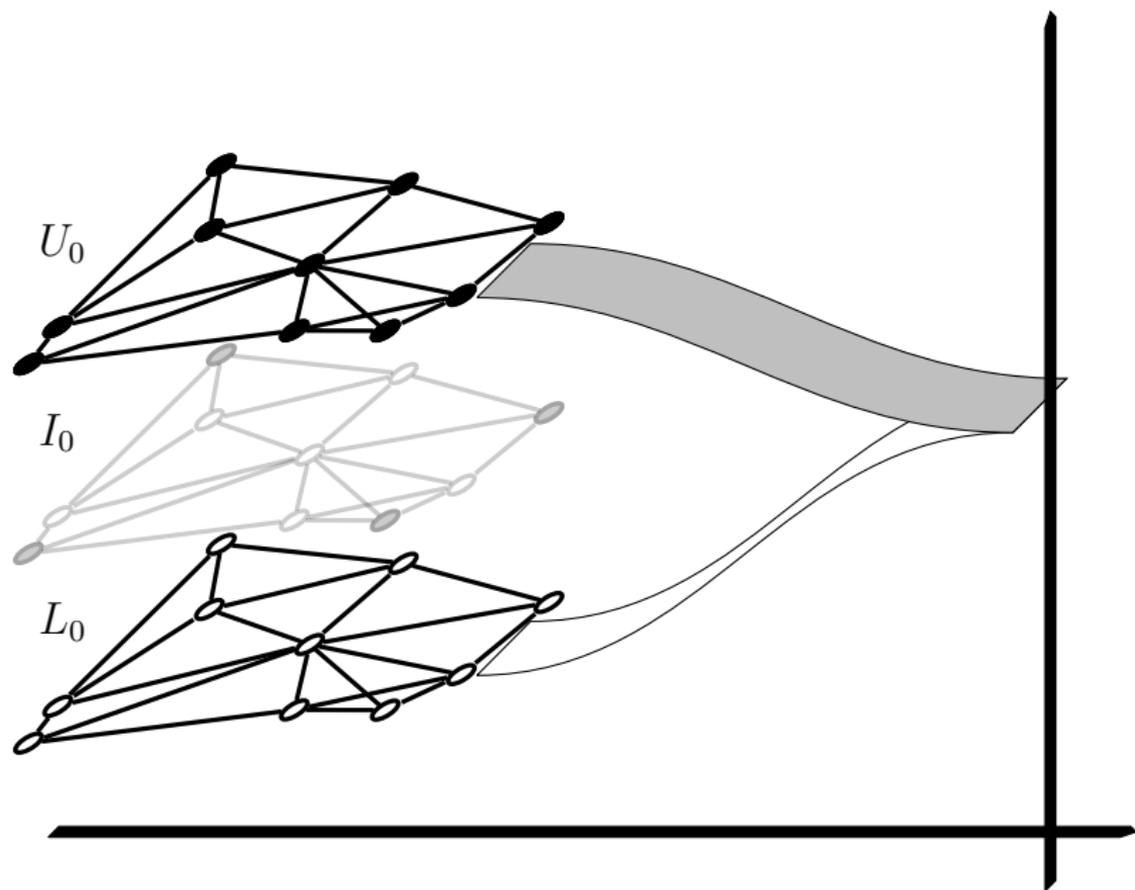
$$\begin{array}{ccccc} L_0 & \subseteq & I_0 & \subseteq & U_0 \\ \parallel & & & & \parallel \\ \emptyset & & & & V \end{array}$$

$$L_i \subseteq I_i \subseteq U_i$$

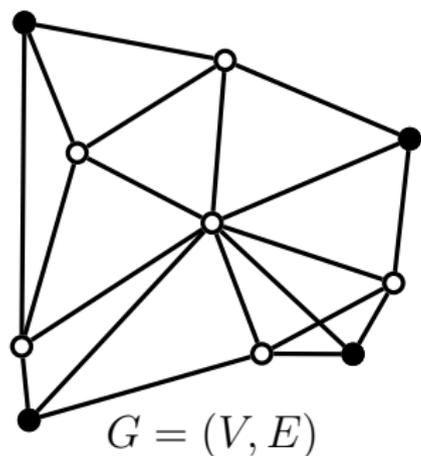
$\Downarrow$

$$L_{i+1} \subseteq I_{i+1} \subseteq U_{i+1}$$

# Enveloppe



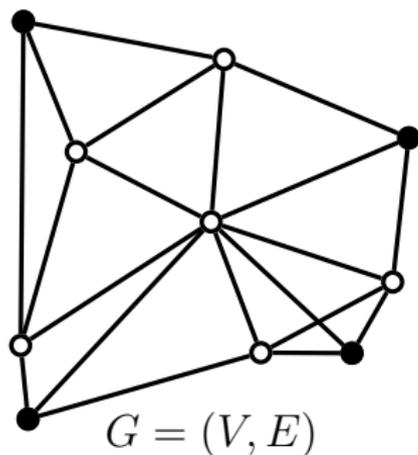
# Événements passifs



## Événement passif

Événement ne modifiant pas l'état de la chaîne

# Événements passifs



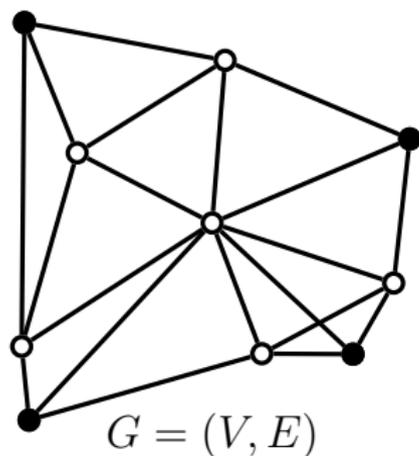
## Événement passif

Événement ne modifiant pas l'état de la chaîne

## Dynamique de Glauber

- ▶  $v^-$  avec  $v \notin I$
- ▶  $v^+$  avec  $v \in I$
- ▶  $v^+$  avec  $(v, w) \in E$  et  $w \in I$

# Événements passifs



## Événement passif

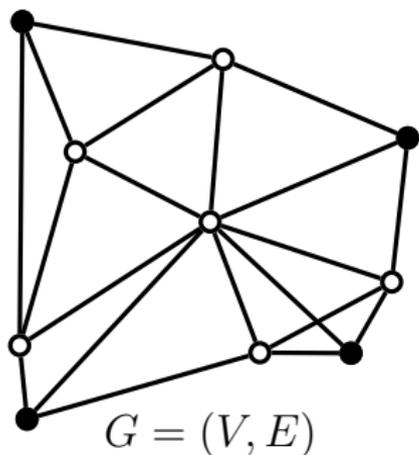
Événement ne modifiant pas l'état de la chaîne

## Dynamique de Glauber

- ▶  $v^-$  avec  $v \notin I$
- ▶  $v^+$  avec  $v \in I$
- ▶  $v^+$  avec  $(v, w) \in E$  et  $w \in I$

En pratique : pour des valeurs de  $\lambda$  excentrées, la probabilité d'obtenir un événement passif est forte.

# Événements passifs



## Événement passif

Événement ne modifiant pas l'état de la chaîne

## Dynamique de Glauber

- ▶  $v^-$  avec  $v \notin I$
- ▶  $v^+$  avec  $v \in I$
- ▶  $v^+$  avec  $(v, w) \in E$  et  $w \in I$

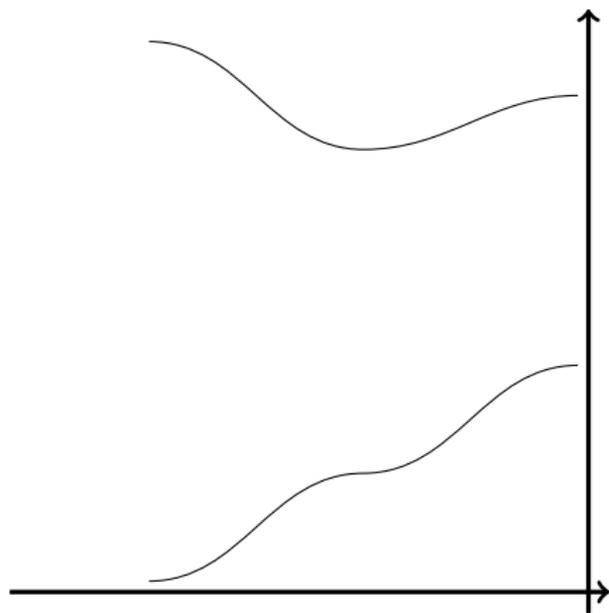
**En pratique** : pour des valeurs de  $\lambda$  excentrées, la probabilité d'obtenir un événement passif est forte.

**Objectif** : Tirer uniquement des événements « actifs » afin d'accélérer le mélange de la chaîne.

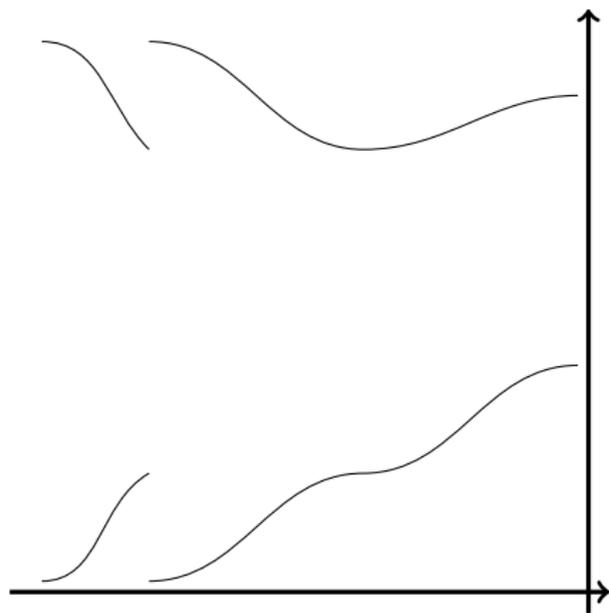
# Impact sur la distribution stationnaire

- ▶ Changer la dynamique modifie la distribution stationnaire.
- ▶ Dans le cadre de MCMC, il suffit de compter les événements passifs « évités » entre deux événements actifs (distribution géométrique)
- ▶ Pour CFTP, ça se complique...

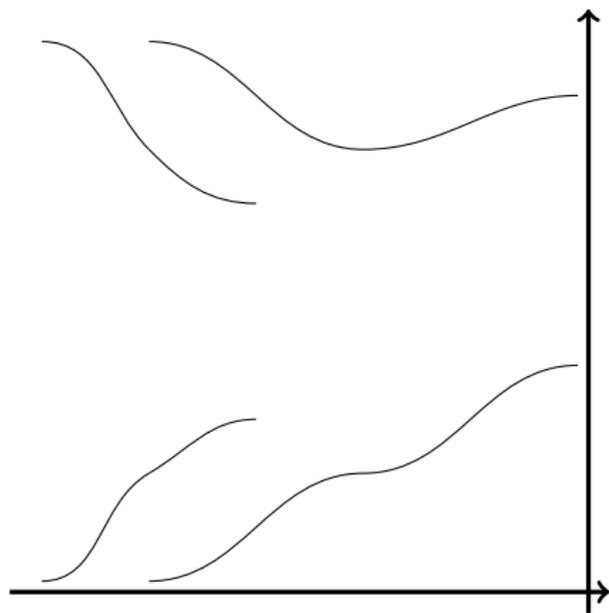
## Passif/actif : l'importance du contexte



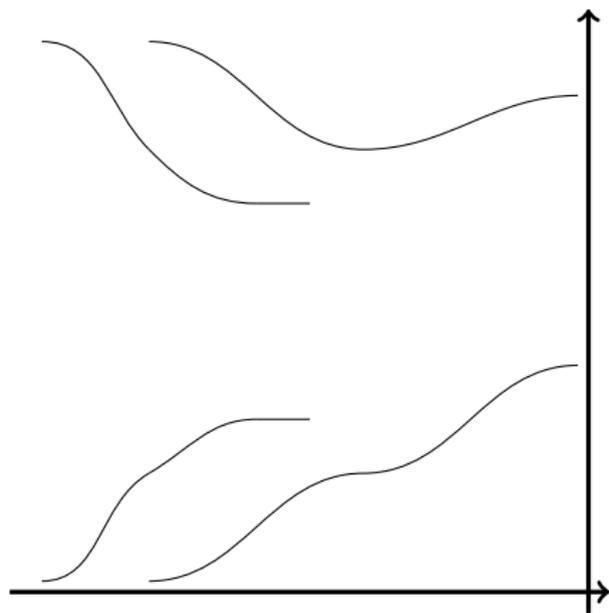
## Passif/actif : l'importance du contexte



## Passif/actif : l'importance du contexte

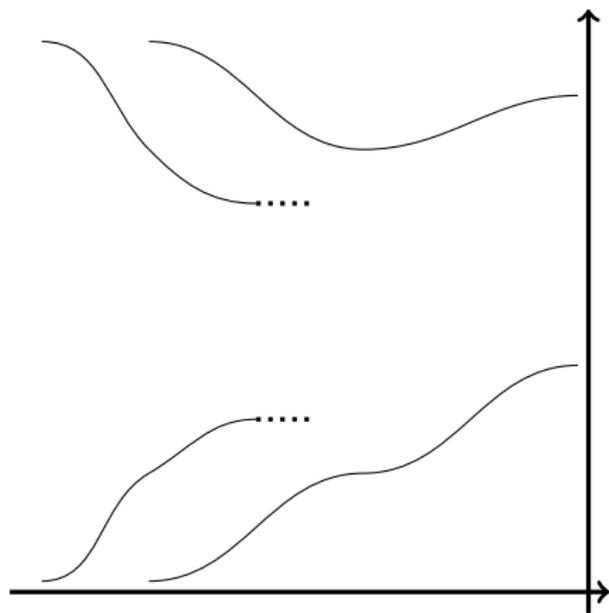


## Passif/actif : l'importance du contexte



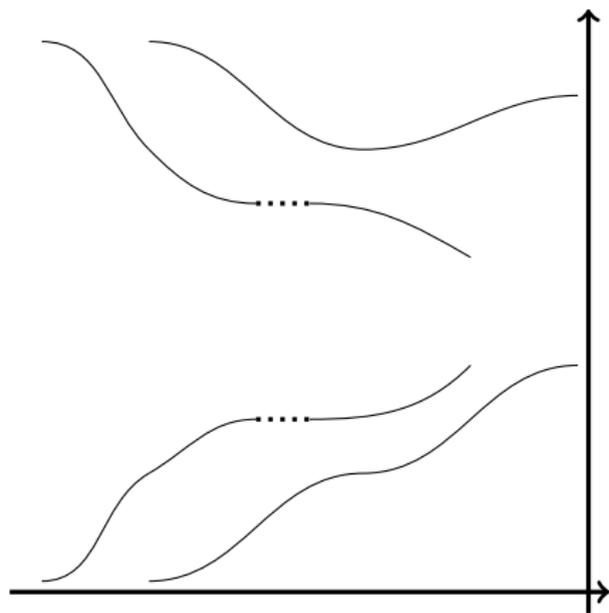
# Passif/actif : l'importance du contexte

- Suppression dynamique



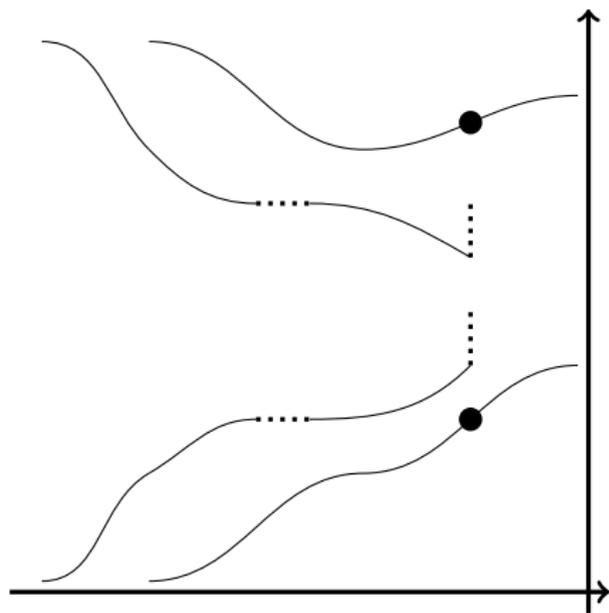
# Passif/actif : l'importance du contexte

- Suppression dynamique



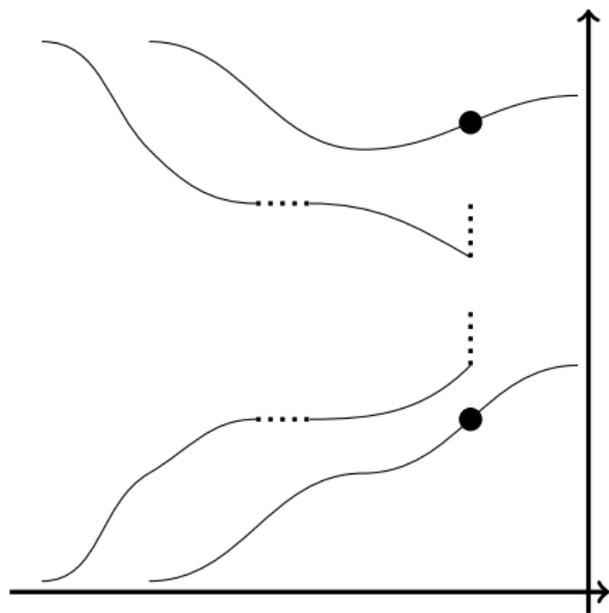
# Passif/actif : l'importance du contexte

- Suppression dynamique



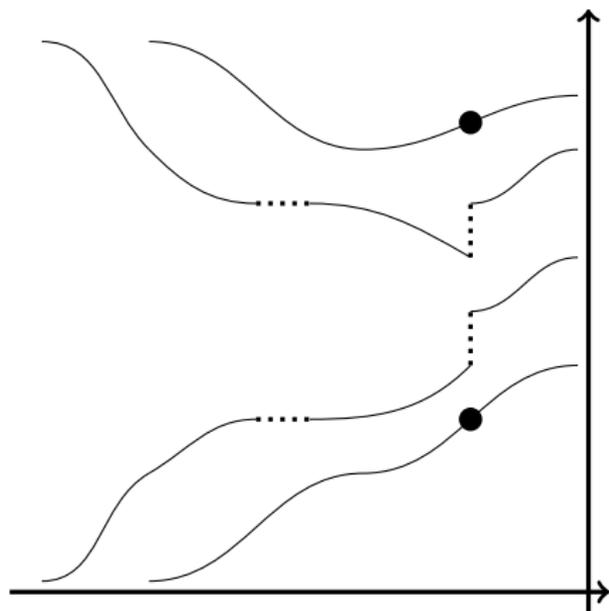
# Passif/actif : l'importance du contexte

- ▶ Suppression dynamique
- ▶ Ajout dynamique



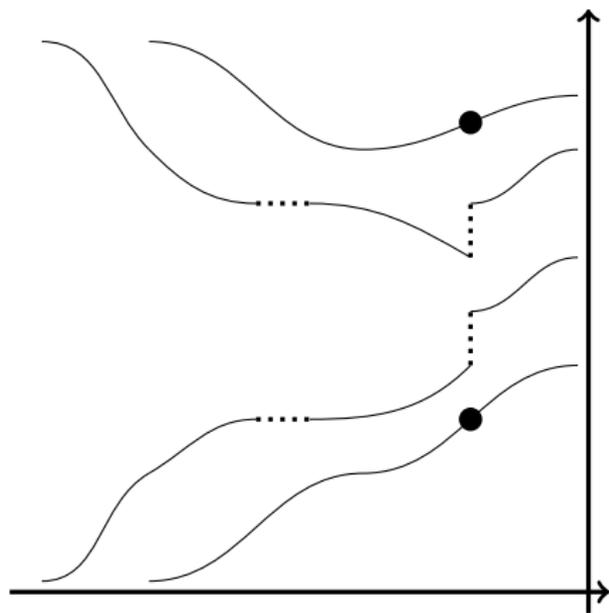
# Passif/actif : l'importance du contexte

- ▶ Suppression dynamique
- ▶ Ajout dynamique



# Passif/actif : l'importance du contexte

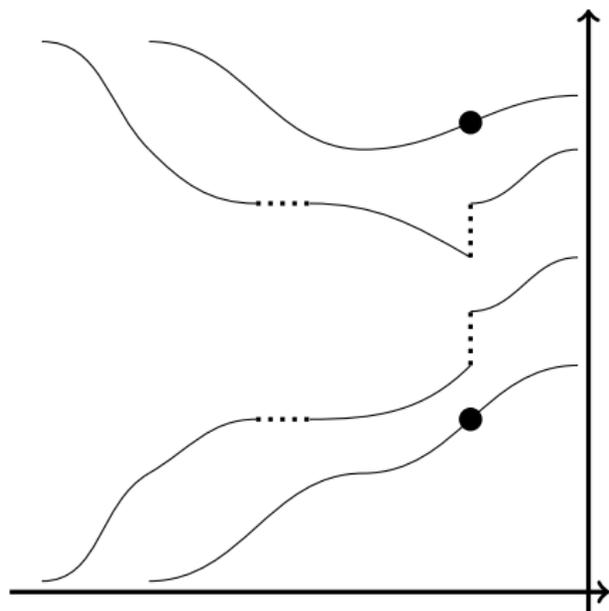
- ▶ Suppression dynamique
- ▶ Ajout dynamique



# Passif/actif : l'importance du contexte

- ▶ Suppression dynamique
- ▶ Ajout dynamique

Pour dérouler la Preuve  
de Propp & Wilson

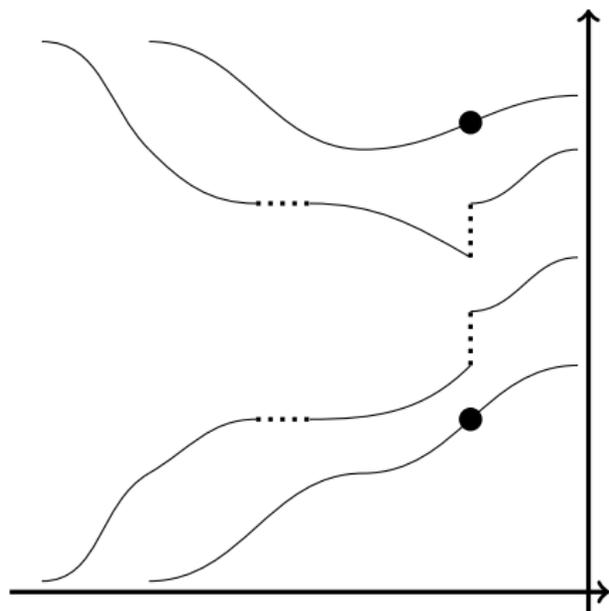


# Passif/actif : l'importance du contexte

- ▶ Suppression dynamique
- ▶ Ajout dynamique

Pour dérouler la Preuve  
de Propp & Wilson

- ▶ Principe d'inclusion

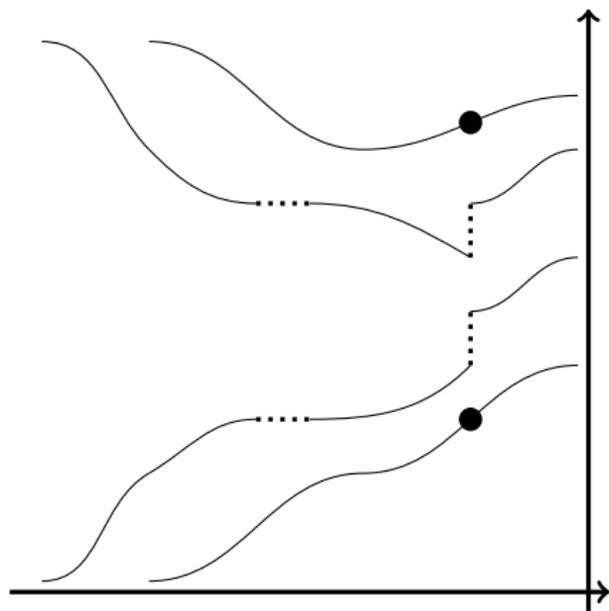


# Passif/actif : l'importance du contexte

- ▶ Suppression dynamique
- ▶ Ajout dynamique

## Pour dérouler la Preuve de Propp & Wilson

- ▶ Principe d'inclusion
- ▶ Après  $k$  itérations, rajouter les événements passifs donne une suite de transitions i.i.d.



Merci !