





#### Markov Chains

#### Stationnarité: cas continu

La matrice de transition P devient un "noyau":  $(x,y) \mapsto K(x,y)$  qui correspond à la densité de  $X_{n+1} = y | X_n = x$ 

Une condition suffisante pour avoir une distribution stationnaire  $\pi$  est le principe "detailed balance":

# Interprétez cette équation en l'intégrant sur des régions A et B contenant x et y respectivement.

# "autant de particules vont de A à B que de B à A"

#### Detailed balance

Si  $\pi$  vérifie la condition:

Alors  $(X_n)_n$  a une distribution stationnaire  $\pi$ .

 $K(\mathbf{x}, y)\pi(\mathbf{x}) = K(y, \mathbf{x})\pi(y)$ 

 $\forall x, y$ 

# On obtient: $\mathbb{P}(X_{n+1} \in A, X_n \in B) = \mathbb{P}(X_{n+1} \in B, X_n \in A)$

#### Si $X_n \sim \pi_n$ alors $X_{n+1} \sim$

 $\pi_{n+1}(y) = \int K(x,y)\pi_n(x)dx$ 



Soit  $(X_n)_{n\geq 0}$  une chaîne de Markov à valeurs dans  $\mathbb{R}^d$ .

### Stationnarité: cas continu

Soit  $(X_n)_{n\geq 0}$  une chaîne de Markov à valeurs dans  $\mathbb{R}^d$ .

La matrice de transition P devient un "noyau":  $(x,y) \mapsto K(x,y)$  qui correspond à la densité de  $X_{n+1} = y | X_n = x$ 

Si 
$$X_n \sim \pi_n$$
 alors  $X_{n+1} \sim \pi_{n+1}(y) = \int K(x,y)\pi_n(x)dx$ 

Une condition suffisante pour avoir une distribution stationnaire  $\pi$  est le principe "detailed balance":

#### Detailed balance

Si  $\pi$  vérifie la condition:

$$K(\mathbf{x}, y)\pi(\mathbf{x}) = K(y, \mathbf{x})\pi(y) \quad \forall \mathbf{x}, y$$

Alors  $(X_n)_n$  a une distribution stationnaire  $\pi$ .

Interprétez cette équation en l'intégrant sur des régions A et B contenant x et y respectivement.

On obtient: 
$$\mathbb{P}(X_{n+1} \in A, X_n \in B) = \mathbb{P}(X_{n+1} \in B, X_n \in A)$$



"autant de particules vont de A à B que de B à A"



- 1. Pourquoi Monte-Carlo ? (Exemple de modèle hiérarchique)
- 2. Introduction à la méthode Monte-Carlo (historique, PRNG)
- 3. Algorithmes de simulation i.i.d (PRNG, transformation, rejet)
- 4. Méthodes MCMC (Gibbs, Metropolis)
- 5. Diagonstics de convergence MCMC
- 6. Méthodes MCMC avancées (Langevin, HMC, NUTS)





## Markov Chains Monte-Carlo

# Définition

Algorithmes MCMC



