





I N S E A





## 2. L'estimateur Markov-Chain Monte-Carlo

Avec une chaîne de Markov ergodique  $(X_i)_i$  à distribution stationnaire  $f$ , on peut estimer  $I$  avec :  $\hat{I} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \varphi(X_i)$ .

52

Monte-Carlo: réappâtrées anceps pasées

On est souvent confronté à calculer une quantité du type:  $I \stackrel{\text{def}}{=} \int \varphi(x) f(x) dx$ .



En pratique on utilise:

**1. Un estimateur Monte-Carlo “brut” (*Crude Monte-Carlo*)**

Avec des échantillons  $X_1, \dots, X_n$  i.i.d  $\sim f$  on peut estimer  $I$  avec :  $\hat{I} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \varphi(X_i)$ .

Posimuler  $X_i$ , on utilise des transformations d'échantillonnage. Rejection sampling.

Pour simuler les  $X_i$ , on utilise:

1. Metropolis-Hastings (Exploration aléatoire + rejet)
2. Gibbs (loi jointe  $\rightarrow$  lois conditionnelles)

**1.bis: Importance Sampling (préférentiel), Variables de contrôle . . . (à voir en *Méthodes de simulation*)**

Il suffit de simuler (générer) les  
échantillons et calculer la  
moyenne

Il faut vérifier la convergence  
de la chaîne de Markov

# Monte-Carlo: récap des séances passées

On est souvent confronté à calculer une quantité du type:  $I \stackrel{\text{def}}{=} \int \varphi(x) f(x) dx$ .

En pratique on utilise:

## 1. Un estimateur Monte-Carlo “brut” (*Crude Monte-Carlo*)

Avec des échantillons  $X_1, \dots, X_n$  i.i.d  $\sim f$  on peut estimer  $I$  avec :  $\hat{I} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \varphi(X_i)$ .

Il suffit de simuler (générer) les échantillons et calculer la moyenne

Pour simuler les  $X_i$ , on utilise des transformations d'échantillons uniformes, Rejection sampling ...

1.bis: Importance Sampling (préférentiel), Variables de contrôle ... (à voir en *Méthodes de simulation*)

## 2. L'estimateur Markov-Chain Monte-Carlo

Avec une chaîne de Markov ergodique  $(X_i)_i$  à distribution stationnaire  $f$ , on peut estimer  $I$  avec :  $\hat{I} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \varphi(X_i)$ .

Pour simuler les  $X_i$ , on utilise:

1. Metropolis-Hastings (Exploration aléatoire + rejet)
2. Gibbs (loi jointe  $\rightarrow$  lois conditionnelles)

Il faut vérifier la convergence de la chaîne de Markov

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. Diagnostics de convergence MCMC
6. Méthodes MCMC avancées (Langevin, HMC, NUTS)





Soit  $(X_n)_{n \geq 0}$  une chaîne de Markov donnée par un algorithme MCMC.