



I N S E A







MMc diagnostics in 1D

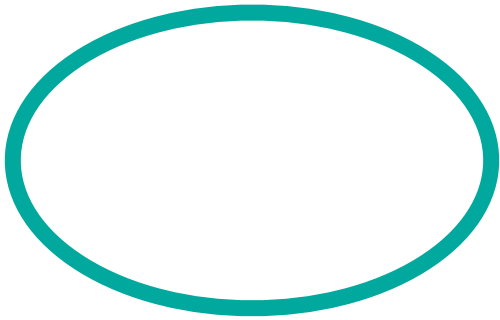
Metrics: Effective sample size (ESS)

On estime la moyenne d'une loi π avec deux estimateurs:

1. I_0 : Moyenne de N_0 échantillons **i.i.d** $\sim \pi$

2. I_1 : Moyenne de N_1 échantillons $\sim \pi$.

Quel est le meilleur estimateur ?



On suppose que $V(I_0) = V(I_1)$. On peut déduire que $N_0 \geq N_1$ ou $N_0 \leq N_1$?

Præter illud fit d'égale la variété de la destination d'air att

ESS: Effective sample size (Hastings 1970)

Étant donnée une MC X_1, \dots, X_{N_1} , ESS correspond au nombre N_0 tel que: $\mathbb{V}(I_0) = \mathbb{V}(I_1)$

$$\text{ESS} = \frac{N_1}{1 + 2 \sum_{t=1}^{\infty} \text{AutoCorr}(\text{lag } t)}$$

Remarques

1. On interprète ESS comme le nombre d'écchantillons 'réellement' utilisés (en moin ~400)

2. On a la version améliorée qui prend en compte plusieurs chaînes (Gelman, 2013)


$$\leq N_1$$

*En général, sauf cas
spéciaux (autocorr < 0)
(variables antithétiques à voir
en Méthodes de simulation)*

On estime la moyenne d'une loi π avec deux estimateurs:

1. I_0 : Moyenne de N_0 échantillons i.i.d $\sim \pi$
2. I_1 : Moyenne de N_1 échantillons $\sim \pi$.

Quel est le meilleur estimateur ?

On suppose que $\mathbb{V}(I_0) = \mathbb{V}(I_1)$. On peut en déduire que $N_0 \geq N_1$ ou $N_0 \leq N_1$?

ESS: Effective sample size (Hastings 1970)

Étant donnée une MC X_1, \dots, X_{N_1} , ESS correspond au nombre N_0 tel que: $\mathbb{V}(I_0) = \mathbb{V}(I_1)$

$$\text{ESS} = \frac{N_1}{1 + 2 \sum_{t=1}^{\infty} \text{AutoCorr}(\text{lag } t)} \leq N_1$$

*En général, sauf cas
spéciaux (autocorr < 0)
(variables antithétiques à voir
en Méthodes de simulation)*

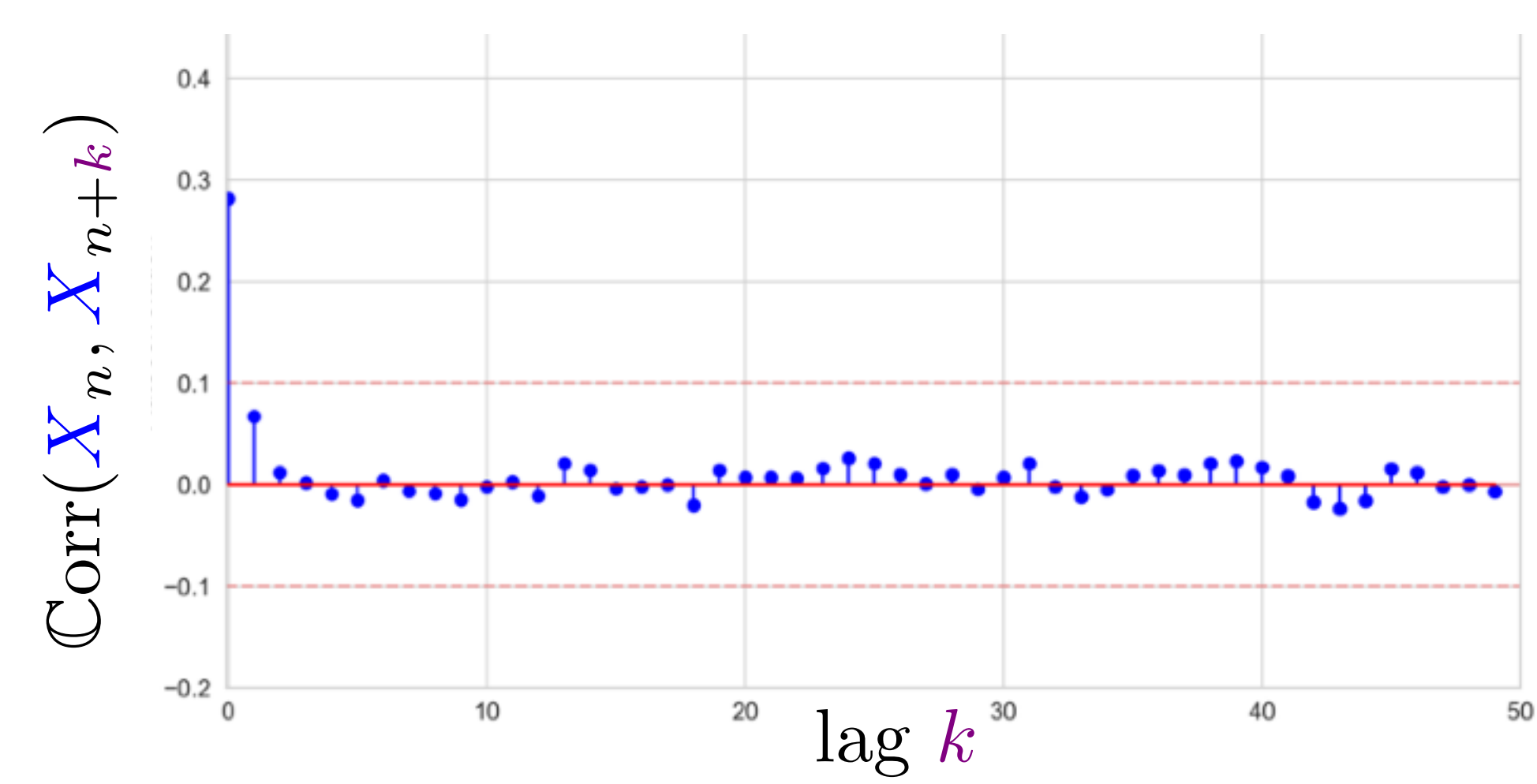
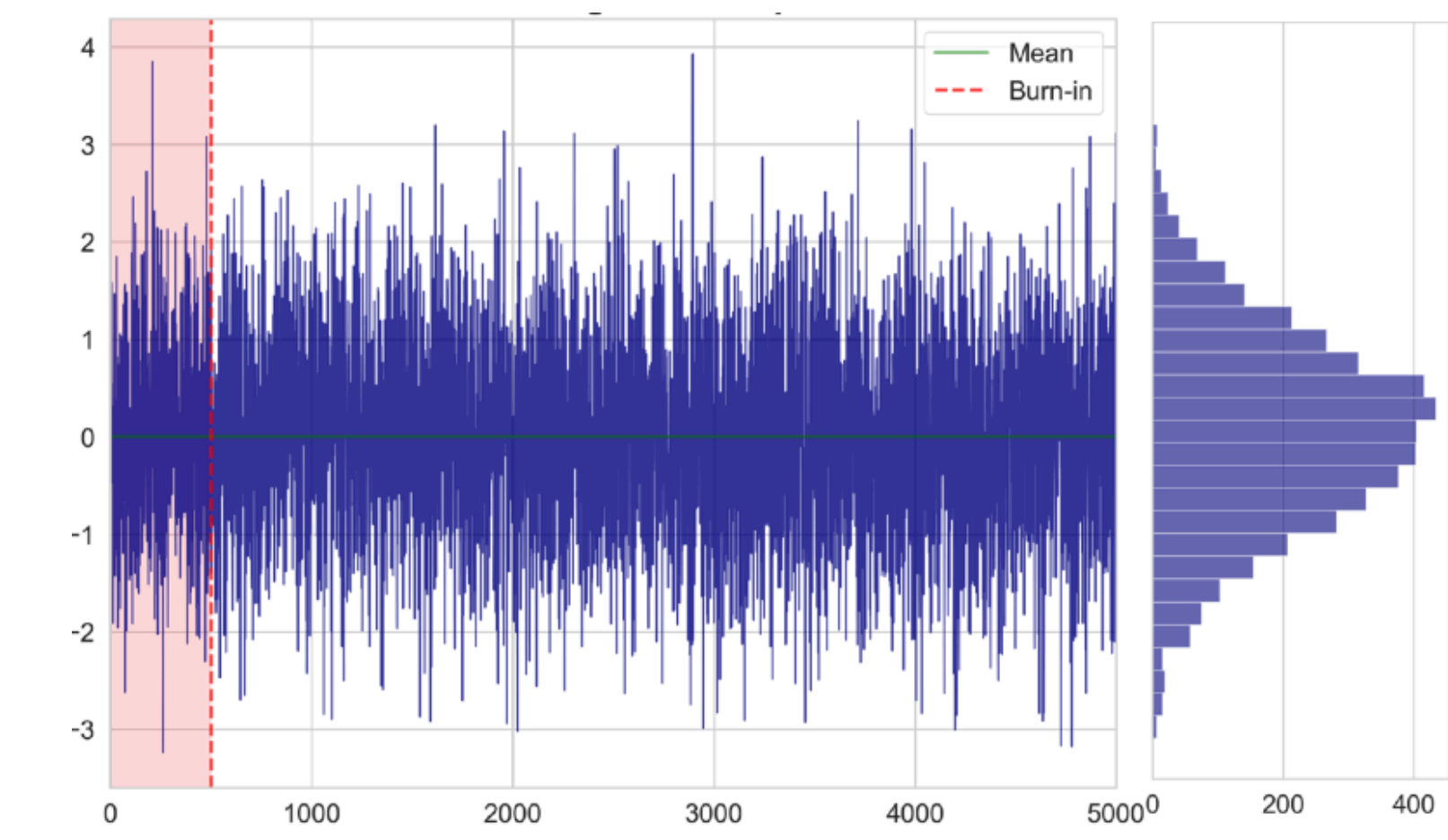
Preuve: il suffit d'égaliser la variance des deux estimateurs en supposant le régime stationnaire atteint

Remarques

1. On interprète ESS comme le nombre d'échantillons "réellement" utilisés (en moins ~ 400)
2. On calcule une version améliorée qui prend en compte plusieurs chaînes (Gelman, 2013)

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)





N = 5500
ESS = 5149
échantillons “efficaces”

