



I N S E A







Metropolis

On peut évaluer la distribution stationnaire

dededeMetropolis:

1. Explorer l'espace avec une machine à l'échelle

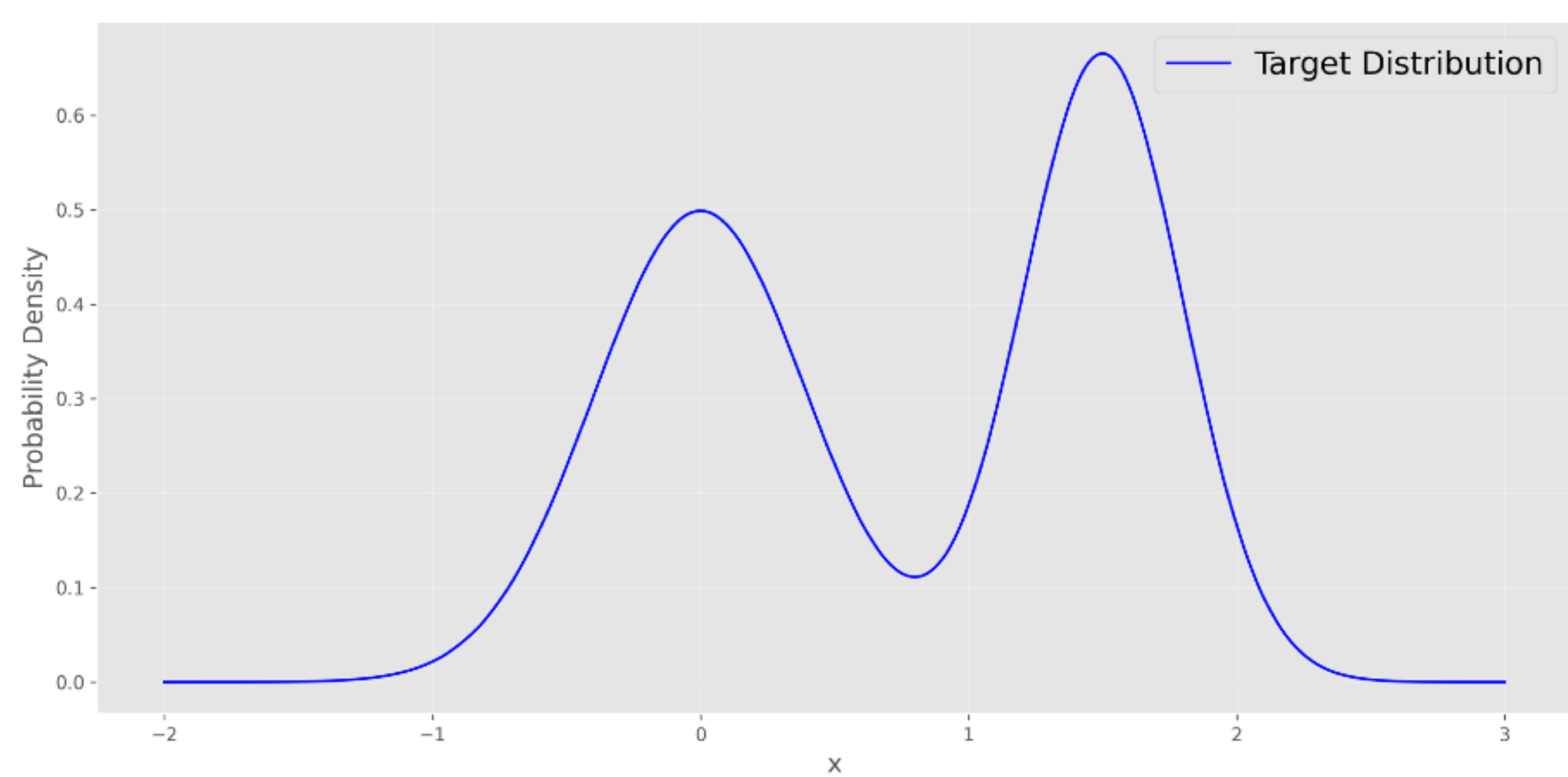
2. utiliser la densité cible f pour accepter ou rejeter des "auts":

$$\mathbf{X}_{n+1} = \mathbf{X}_n + \varepsilon \text{ avec } \varepsilon \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$$

Quelle problème avec cet algorithme ?

Accepter de sauter à X_{n+1} s'il est 'meilleur' que X_n : $f(X_{n+1}) \geq f(X_n)$

L'algorithme



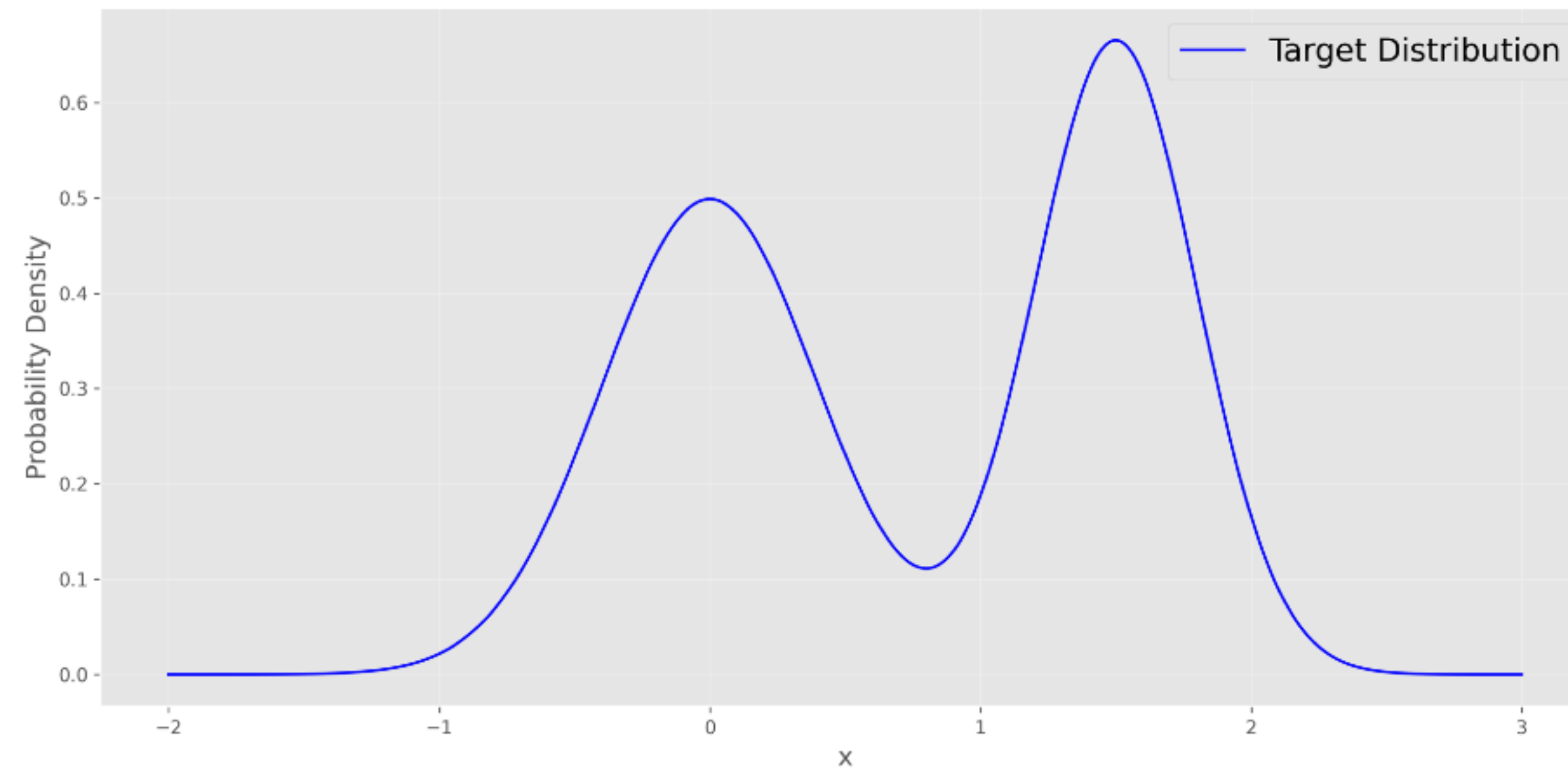
 avec probabilité $\frac{f(X_{n+1})}{f(X_n)}$

Comment l'implémenter en pratique ?

Risque de rester coincé au maximum!

Si on $X_{n+1} = X_n$ et refaire la marche aléatoire

On souhaite créer une chaîne de Markov avec la distribution stationnaire:



Quel est le problème avec cet algorithme ?

Idée de Metropolis:

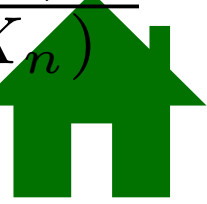
Risque de rester coincé autour du maximum !

1. Explorer l'espace avec une marche aléatoire $X_{n+1} = X_n + \varepsilon$ avec $\varepsilon \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$
2. Utiliser la densité cible f pour accepter ou rejeter des "sauts":

Accepter de sauter à X_{n+1} s'il est "meilleur" que X_n : ~~$f(X_{n+1}) \geq f(X_n)$~~ avec probabilité $\frac{f(X_{n+1})}{f(X_n)}$

Sinon $X_{n+1} = X_n$ et refaire la marche aléatoire

Comment l'implémenter en pratique ?



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)



Algorithme de Metropolis (Gaussien)

