

# Riemann manifold Hamiltonian Monte Carlo methods

Pierre Boyeau    Baptiste Kerléguer

École Normale Supérieure Paris-Saclay

10 janvier 2018

# Plan

## ① Context

Hamiltonian Monte Carlo

Variété Riemannienne

Riemann Manifold Hamiltonian Monte Carlo

## ② Implementation

# Plan

## 1 Context

Hamiltonian Monte Carlo

Variété Riemannienne

Riemann Manifold Hamiltonian Monte Carlo

## 2 Implementation

Comme décrit dans [1] Hamiltonian :

$$H(\boldsymbol{\theta}, \mathbf{p}) = -\mathcal{L}(\boldsymbol{\theta}) + \frac{1}{2} \log(2\pi)^2 |\mathbf{M}| + \frac{1}{2} \mathbf{p}^T \mathbf{M}^{-1} \mathbf{p}$$

avec  $M$  une matrice de masse

Équation d'évolution :

$$\frac{d\boldsymbol{\theta}}{d\tau} = \frac{\partial H}{\partial \mathbf{p}} \quad (1)$$

$$\frac{d\mathbf{p}}{d\tau} = -\frac{\partial H}{\partial \boldsymbol{\theta}} \quad (2)$$

[2] nous décrit les changements à introduire dans le Hamiltonien  
 Changement de variation de masse  $M$  pour prendre en compte  $\theta$   
 $G(\theta)$ . Nous utilisons l'information de Fisher  
 $G(\beta) = \mathbf{X}^T \mathbf{\Lambda} \mathbf{X} + \alpha^{-1} I$  avec  $\beta \sim \mathcal{N}(0, \alpha I)$   
 Cependant cela induit le calcul de  $G(\theta)^{-1}$  car les équations  
 deviennent:

$$\frac{d\theta}{d\tau} = G(\theta)^{-1} \mathbf{p} \quad (3)$$

$$\frac{d\mathbf{p}}{d\tau} = \nabla_{\theta} \mathcal{L}(\theta) - \frac{1}{2} \text{tr} \left( G(\theta)^{-1} \frac{\partial G(\theta)}{\partial \theta} \right) + \frac{1}{2} \mathbf{p}^T (\theta)^{-1} \frac{\partial G(\theta)}{\partial \theta} (\theta)^{-1} \mathbf{p} \quad (4)$$

**Require:**  $G(0) - \mathcal{L}(\theta) p^0 \theta^0$

**for**  $i = 0 : N - 1$  **do**

sample  $p^{i+1}$  selon  $\mathcal{N}(O, G^i)$

**for**  $j = 1 : Nb_{leapfrogs}$  **do**

$p_{tempo} = p_\tau$

**for**  $k = 1 : N_{pointfixe}$  **do**

$p\left(\tau + \frac{\epsilon}{2}\right) = p(\tau) - \frac{\epsilon}{2} \nabla_{\theta} H(\theta(\tau), p_{tempo})$

**end for**

$p\left(\tau + \frac{\epsilon}{2}\right) = p_{tempo}$

$\theta_{tempo} = \theta(\tau)$

**for**  $k = 1 : N_{pointfixe}$  **do**

$\theta(\tau + \epsilon) = \theta(\tau) + \frac{\epsilon}{2} \left[ G^{-1}(\theta(\tau)) + G^{-1}(\theta_{tempo}) \right] p\left(\tau + \frac{\epsilon}{2}\right)$

**end for**

$\theta(\tau + \epsilon) = \theta_{tempo}$

$p(\tau + \epsilon) = p\left(\tau + \frac{\epsilon}{2}\right) - \frac{\epsilon}{2} \nabla_{\theta} H\left(\theta\left(\tau + \frac{\epsilon}{2}\right), p\left(\tau + \frac{\epsilon}{2}\right)\right)$

**end for**

**end for**

# Plan

## 1 Context

Hamiltonian Monte Carlo

Variété Riemannienne

Riemann Manifold Hamiltonian Monte Carlo

## 2 Implementation







S. Duane, A. D. Kennedy, B. J. Pendleton, and D. Roweth.  
Hybird Monte Carlo.

*Physics Letters B*, 195(2):216–222, 1987.



M. Girolami and B. Calderhead.

Riemann manifold Langevin and Hamiltonian Monte Carlo  
methods.

*The Royal Statistical Society*, 73(1):1–37, 2011.