

Présentation Pôle Signaux

Aurélia FRAYSSE

Groupe Problèmes Inverses
Laboratoire des Signaux et Systèmes (L2S)

11 Septembre 2014

Parcours

- ▶ Thèse en mathématiques appliquées à l'Université Paris 12 Créteil.
Mots clés : Ondelettes, Analyse multifractale, théorie de la mesure en dimension infinie
- ▶ Post doctorat à Telecom Paris-Tech.
Mots clés : Théorie de l'information, statistiques non-paramétriques
- ▶ **Depuis 2008 : Maître de Conférences à l'Université Paris Sud rattachée au L2S.**

Parcours

- ▶ Thèse en mathématiques appliquées à l'Université Paris 12 Créteil.
Mots clés : Ondelettes, Analyse multifractale, théorie de la mesure en dimension infinie
- ▶ Post doctorat à Telecom Paris-Tech.
Mots clés : Théorie de l'information, statistiques non-paramétriques
- ▶ **Depuis 2008 : Maître de Conférences à l'Université Paris Sud rattachée au L2S.**
- ▶ Depuis 2010 membre du GPI.

Recherche actuelle

Problèmes abordés :

- ▶ Développement de méthodes de reconstruction.
- ▶ Application au traitement d'images.

Recherche actuelle

Problèmes abordés :

- ▶ Développement de méthodes de reconstruction.
- ▶ Application au traitement d'images.

Mots-clés : Reconstruction bayésienne, optimisation en dimension infinie, grande dimension, parcimonie.

Méthodologie Bayésienne variationnelle

Problème

- ▶ Reconstruction bayésienne pour les problèmes inverses mal-posés.
- ▶ Problème de détermination de la loi *a posteriori* nécessaire dans la construction des estimateurs.

Méthodologie Bayésienne variationnelle

Problème

- ▶ Reconstruction bayésienne pour les problèmes inverses mal-posés.
- ▶ Problème de détermination de la loi *a posteriori* nécessaire dans la construction des estimateurs.

Principe

Approcher la loi *a posteriori* $p(\mathbf{x}, \gamma_{\mathbf{b}}, \gamma_p | \mathbf{y})$ par des **lois séparables** en minimisant la divergence de Kullback-Leibler par rapport à l'*a posteriori* recherché.

Problème d'optimisation convexe à résoudre :

$$q^{opt} = \arg \min_{q \text{ p.d.f. separable}} \mathcal{KL} [q(\mathbf{w}) || p(\mathbf{w} | \mathbf{y})] \quad (1)$$

Optimisation dans un ensemble de densités de probabilité

Approche Bayésienne variationnelle classique

- ▶ La solution de (1) est donnée par $q(\mathbf{w}) = \prod_i q_i(w_i)$, où

$$q_i(w_i) = \frac{1}{K_i} \exp \left(\langle \log p(\mathbf{y}, \mathbf{w}) \rangle_{\prod_{j \neq i} q_j(w_j)} \right). \quad (2)$$

- ▶ Algorithme bayésien variationnel classique

1. Initialisation
2. Mettre à jour $q_1^{k+1}(x_1)$
3. ...
4. Mettre à jour $q_N^{k+1}(x_N)$ avec

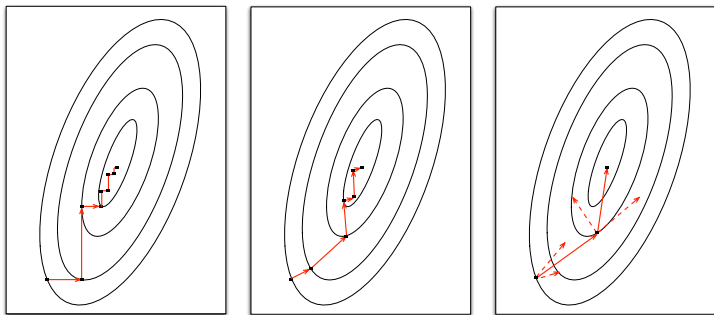
$$q_i^{k+1}(x_i) \propto \exp \left(\langle \log p(\mathbf{y}, \mathbf{x}, \gamma_{\mathbf{b}}, \gamma_{\rho}) \rangle_{\prod_{j < i} q_j^{k+1}(x_j) \prod_{j > i} q_j^k(x_j) q_{\mathbf{b}}^k(\gamma_{\mathbf{b}})} \right) \quad (3)$$

5. Mettre à jour $q_{\mathbf{b}}^{k+1}(\gamma_{\mathbf{b}})$ et $q_{\rho}^{k+1}(\gamma_{\rho})$
6. Retourner à 2 jusqu'à convergence

Désavantage : Utilisation de l'algorithme alterné – inefficace surtout en grande dimension

Méthodes d'optimisation dans \mathbb{R}^N

- ▶ Algorithme alterné
- ▶ Algorithme du gradient
- ▶ Méthode des sous-espaces.



Gradient exponentialisé pour le Bayésien variationnel

Utiliser la structure de l'ensemble des densités de probabilités :

On construit une nouvelle densité à partir de la précédente grâce au théorème de Radon-Nikodym

$$q^{k+1} = hq^k$$

où $h \in L^1(q^k)$.

Gradient exponentialisé pour le Bayésien variationnel

Utiliser la structure de l'ensemble des densités de probabilités :

On construit une nouvelle densité à partir de la précédente grâce au théorème de Radon-Nikodym

$$q^{k+1} = hq^k$$

où $h \in L^1(q^k)$.

Choix de h

- ▶ Exponentielle du gradient de la fonctionnelle
- ▶ Exponentielle des méthodes de sous-espaces.

Résultats

Travaux réalisés

- ▶ Convergence des algorithmes.
- ▶ Application à des données parcimonieuses.
- ▶ Application à l'image (super-résolution).

Résultats

Travaux réalisés

- ▶ Convergence des algorithmes.
- ▶ Application à des données parcimonieuses.
- ▶ Application à l'image (super-résolution).

Résultats

Méthodes plus rapides et plus efficaces en grande dimension que les méthodes de l'état de l'art.