Introduction au Compressed sensing. Liste des articles¹

Guillaume Lecué²

Certains sujets demandés ont une très vaste littérature. Dans ces cas, j'ai fourni plusieurs références mêlant théorie, applications et code. Il n'est pas demandé de tout présenter. C'est aux groupes de faire des choix et de présenter ce qui leur semble pertinent. Une attention particulière devra être donnée à la bibliographie dans ces cas.

Certains sujets sont très difficile mathématiquement. Dans ces cas, il ne faudra pas hésiter à admettre certains résultats.

1. Bruce DELATTRE – Grace MUAKA(stéganographie image/image)

Robust Principal Component Analysis data separation

2. Sofia Calcagno – Alice Gosselin(CS et MRI)

Candès'wired article
Berkeley's Compressed Sensing MRI Resources
Compressed sensing MRI

voir aussi des parcimonie structurée

structured sparsity

3. Matthieu Cutivet – Youssef Mhirit(sujet exploratoire)

La convergence de IHT n'est connue que sous RIP (cf. Chapitre 5 du livre de Simon Foucart et Holger Rauhut). Le but du problème est de démontrer la convergence de IHT sous l'hypothèse "weak RIP", cf. Théorème B de l'article

weak RIP.

Peut-être en s'aidant de

analyse de la convergence de IHT

4. Pierre LAFORGUE – Adrien ALLORANT(face recognition)

face recognition Robust face recognition

5. Robin Vogel – Yannick Guyonvarch (processus empirique non-asymptotique) Il y a deux sujets possibles. Le premier concerne une démonstration de RIP pour des matrices de Fourier aléatoires

RIP Fourier par Vershynin et Rudelson RIP Fourier vulgarisé

 $^{1.\ {\}it Projets Compressed Sensing}\ 2015\mbox{-}2016$

^{2.} CNRS, CREST, ENSAE. Bureau E31, 3 avenue Pierre Larousse. 92 245 Malakof. Email : guillaume.lecue@ensae.fr.

et le deuxième concerne, la condition RIP pour des matrices aléatoires sous des hypothèses de moments

Sparse recovery under weak moment assumptions

Vous pouvez ne traiter qu'un des deux sujets ou les deux.

6. Flavien Bellocq – Marie Aniorté(compression d'images et/ou vidéos (sujet plutôt appliqué))

Candès'wired article
Berkeley's Compressed Sensing MRI Resources
Compressed sensing MRI

7. Etienne Kintzler – Clément Carrier (réseaux sociaux et/ou les réseaux d'entreprises)

detection de communauté Méthode spectrale et modularité

Vous pouvez aussi essayer l'algorithme de Louvain à installer après NETWOKRX dans python.

- 8. Sylvain Puyravaud ABDESSADAK Mohamed Amine (sujet plus proche de l'informatique que des mathématiques) Vous pouvez coder, en python de préférences et dans un notebook, les algorithmes suivant de programmation linéaire :
 - (a) primal Newton Barrier method
 - (b) Primal-dual interior point methods
 - (c) Méthode du simplexe
 - (d) Non-negative least square

en vous aidant des notes du cours et de

méthode de points intérieurs simplex method Non-negative least square

Faire des diagrammes de transitions de phases pour différents types de matrices aléatoires ou déterministes pour les quatres algorithmes. Vous trouverez un exemple de matrice déterministes dans

De Vore's construction of deterministic matrices

9. **Jacques de Catelan – Youcef Sebiat – Marc Héry** (factorisations de matrices pour les systèmes de recommandation)

nuclear norm théorie pratique

10. Guillaume Salha – Gautier Appert (graphes)

community detection

11. Arnaud Lecoules – Clément Puppo (mathématiques théoriques)

one-bit compressed sensing provable bounds for some deep learning representations

12. Julien TRAN – Ruochen FENG (projet plus appliqué (à la finance si possible))

portfolio optimization 1 portfolio optimization 2

13. Marion Vichery – Paul Minderw (dominante informatique)

Gradient conjugué et IRLS

14. Mathieu Léchine – Oulhaj Mohamed Ali

NMF via linear programming

15. Julien Blasco – Aurélien Pacard (mathématiques)

Quantized Compressed sensing

16. **Guillaume Carbajal** – **Hugo Vallet** (Machine Learning / structured dictionary learning (collaborative filtering, face recognition, etc.))

Coding scheme in Hilbert Spaces CF via dictionnary learning NMF by Seung and Lee

17. **Jean Fauquembergue** – **Romain Damian** (sujet appliqué à l'estimation statistique)

Smoothed Dantzig estimators

18. **L. Riou-Durand** — **C. Vinet** (sujet plutôt appliqué que théorique (plutôt de l'implémentation) lié à la santé, par exemple qui traite de l'imagerie par résonance magnétique (IRM).)

Candès'wired article
Berkeley's Compressed Sensing MRI Resources
Compressed sensing MRI

voir aussi des parcimonie structurée

structured sparsity

19. **Igor Koval** – **Alain Soltani** (applications aux neurosciences)

Sparse model for neuroscience Dictionary learning in visual cortex

20. Xiayang Zhou - Fadhel Ayed (une part de théorie et une part de simulations)

NMF via linear programming

21. Thomas Blanchet - Minh Tuan DO

Dantzig selector

22. **Dongjian ZHAO - Romaric S. TAKAM** (mathématiques et informatique , sans préférence particulière pour le domaine)

blind deconvolution

23. **Alexandre Debray** – **Nathan Elbaz**(algorithmique/informatique pour le traitement d'image)

Basis Pursuit denoising program

24. Morgan Schmitz – Arnault Gombert (algo+math)

Nuclear norm minimization

$25. \ \, \textbf{Mathieu L\'echine} - \textbf{Manoro Ravelomanantsoa} (\text{projet appliqu\'e avec des simulations} \, ; \\$

Thèmes d'intérêt : Imagerie médicale, Épidémiologie, Écologie)

Candès'wired article Berkeley's Compressed Sensing MRI Resources Compressed sensing MRI

voir aussi des parcimonie structurée

structured sparsity