

## Radiogoniométrie parcimonieuse

Thomas Aussaguès, Anne Ferréol, Alice Delmer, Pascal Larzabal

### ▶ To cite this version:

Thomas Aussaguès, Anne Ferréol, Alice Delmer, Pascal Larzabal. Radiogoniométrie parcimonieuse. Journée des doctorants en STIC du plateau de Saclay 2024, Jun 2024, Gif-sur-Yvette, France. hal-04669622

# HAL Id: hal-04669622 https://hal.science/hal-04669622v1

Submitted on 8 Aug 2024

**HAL** is a multi-disciplinary open access archive for the deposit and dissemination of scientific research documents, whether they are published or not. The documents may come from teaching and research institutions in France or abroad, or from public or private research centers.

L'archive ouverte pluridisciplinaire **HAL**, est destinée au dépôt et à la diffusion de documents scientifiques de niveau recherche, publiés ou non, émanant des établissements d'enseignement et de recherche français ou étrangers, des laboratoires publics ou privés.





#### THALES

## Radiogoniométrie parcimonieuse

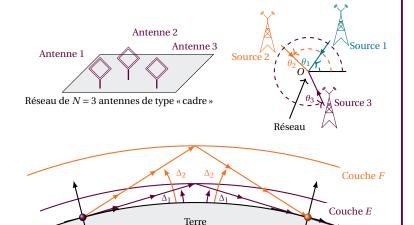
#### CONTEXTE

**Soniométrie** : estimation des directions d'arrivées  $\theta_1, \dots, \theta_M$  de sources à partir d'un réseau d'antennes

- ☐ Émetteurs : balises, radars, communications étatiques
- □ Applications : recherche de victimes, industrie 4.0,
  ≡ guerre électronique

#### Application visée : la gamme HF

- ☐ Ondes de fréquences comprises entre 1 MHz et 30 MHz
- $\triangle$  Canal HF **difficile**: propagation par réflexion, multitrajets, corrélation temporelle, estimation 2D (azimuth  $\theta$  et élévation  $\Delta$ ), faible Rapport Signal sur Bruit (RSB), grand nombre de sources...



Objectif: développement d'algorithmes de goniométrie adaptés au canal HF traitant un grand nombre de sources

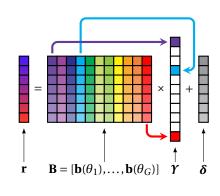
## REPRÉSENTATION PARCIMONIEUSE DE L'OBSERVATION

Pour identifier + de sources : modèle de la covariance vectorisée [2]

$$\mathbf{r} = \mathbf{B}_0 \boldsymbol{\gamma}_0 + \boldsymbol{\delta}$$

- ☐ Identification d'au plus  $N^2 1$  vs. N 1 sources avec le modèle classique
- $\Box$  Décomposition de l'observation  $\mathbf{r} = \mathbf{B}_0 \boldsymbol{\gamma}_0 + \boldsymbol{\delta} = \mathbf{B} \boldsymbol{\gamma} + \boldsymbol{\delta}$
- $\square$  Les directions correspondent aux indices des composantes non nulles de  $\gamma$
- ☐ Problème sous-déterminé : impossible d'utiliser les moindres carrés
- $^{\circ}$  Ajout d'une pénalité  $\Phi$  (norme  $\ell_0$ , CEL0 [3]) favorisant la parcimonie

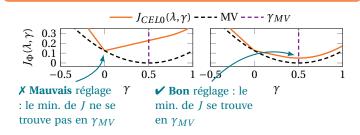
$$\hat{\boldsymbol{\gamma}} = \arg\min_{\boldsymbol{\gamma}} J_{\Phi}(\lambda, \boldsymbol{\gamma}) \quad \text{avec} \quad J_{\Phi}(\lambda, \boldsymbol{\gamma}) = \underbrace{\frac{1}{2} \|\mathbf{r} - \mathbf{B}\boldsymbol{\gamma}\|_{2}^{2}}_{\text{Attache aux données}} + \underbrace{\Phi(\lambda, \boldsymbol{\gamma})}_{\text{Pénalité}}$$



## Réglage du paramètre $\lambda$

lacktriangle  $\lambda$  ajuste le poids de la pénalité  $\Phi$  par rapport au terme d'attache aux données

**Objectif** : choisir  $\lambda$  tel que l'argument  $(\gamma_{MV})$  du min. du critère du max. de vraisemblance (MV) coïncide avec celui de  $J_{\Phi}$ 

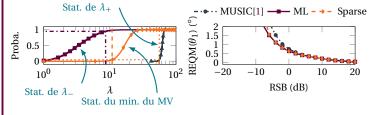


- On montre que l'intervalle  $[\lambda_-, \lambda_+]$  de Nikolova [4] et Delmer [5] permet d'obtenir ce résultat
- ightharpoonup Proposition [6] d'un choix de  $\lambda$  appartenant à l'intervalle exploitant la statistique du min. du critère MV
- Solution Calcul de la statistique du min. du critère MV : asymptotiquement  $\chi^2$  à  $N^2 M$  degrés de liberté

## PERFORMANCES

Source

- $\square$  Le choix de  $\lambda$  proposé appartient à l'intervalle  $[\lambda_-, \lambda_+]$
- ☐ La méthode parcimonieuse a les mêmes performances que le MV : les deux estimateurs sont équivalents



Mise en œuvre à moindre coût du maximum de vraisemblance par les méthodes d'estimation parcimonieuses

- G. BIENVENU et L. KOPP. "Optimality of high resolution array processing using the eigensystem approach". In: IEEE Transa tions on Acoustics, Speech, and Signal Processing 31.5 (1983), p. 1235-1248.
- [2] Joseph S. PICARD et Anthony J. WEISS. "Direction finding of multiple emitters by spatial sparsity and linear programming" In: 2009 9th International Symposium on Communications and Information Technology. 2009, p. 1258-1262.
- Emmanuel SOUBIES, Laure BLANC-FÉRAUD et Gilles AUBERT. "A Continuous Exact 10 penalty (CEL0) for least squares regula rized problem". In: SIAM Journal on Imaging Sciences 8.3 (juill. 2015), pp. 1607-1639 (33 pages).
- [4] Mila Nikolova. "Relationship between the optimal solutions of least squares regularized with  $\ell_0$ -norm and constrained by k-sparsity". In: Applied and Computational Harmonic Analysis 41.1 (2016), p. 237-265.
- 51 Alice Delmer, Anne Ferréol et Pascal Larzabal. "On regularization Parameter for L0-Sparse Covariance Fitting Based DO! Estimation". In: ICASSP 2020 - 2020 IEEE International Conference on Acoustics, Speech and Signal Processing (ICASSP). 2020
- [6] Thomas AUSSAGUES et al. "Looking for Equivalence between Maximum Likelihood and Sparse DOA Estimators". In: 2024 32th European Signal Processing Conference (EUSIPCO). 2024.