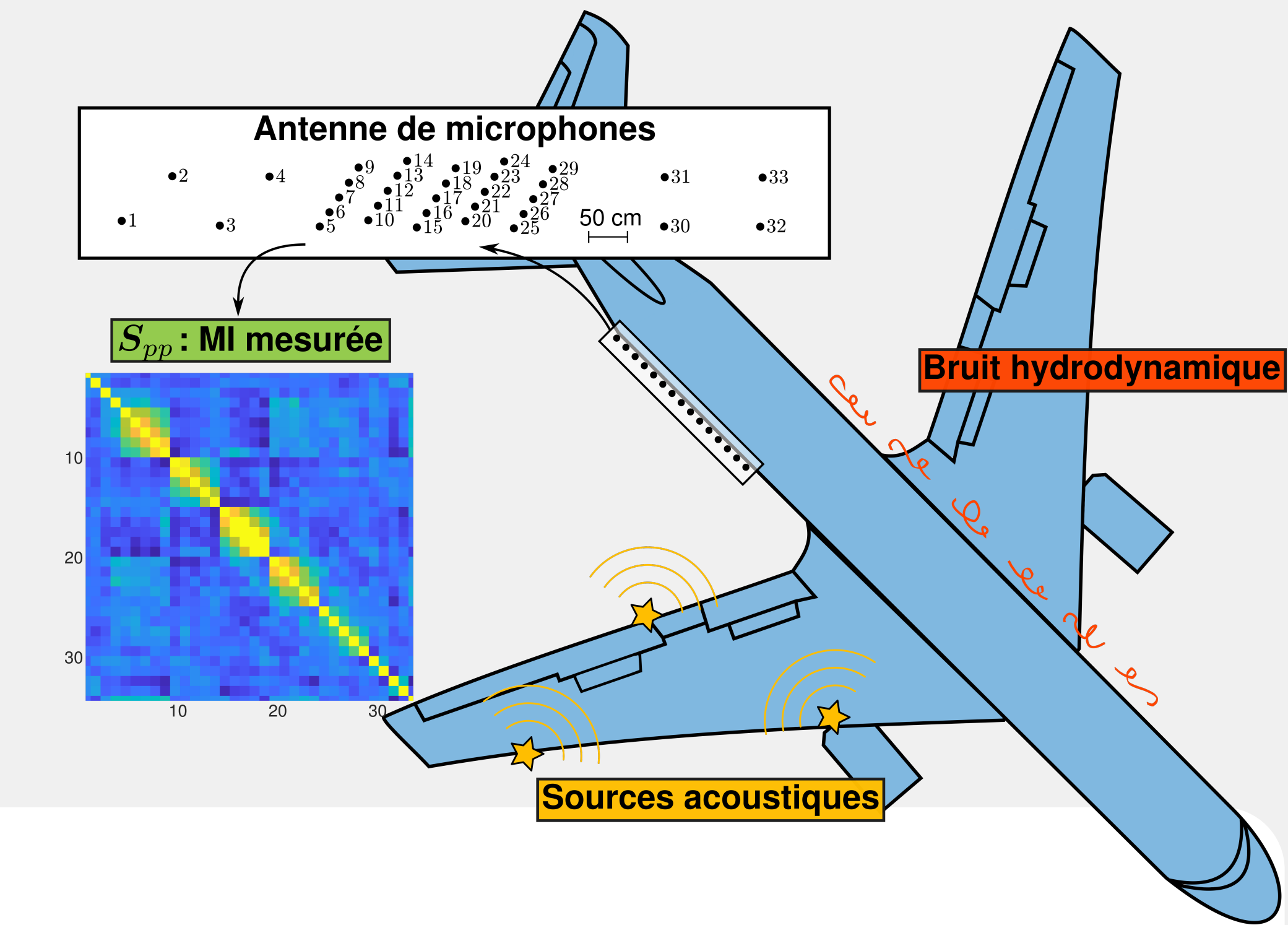


# Débruitage de la matrice interspectrale pour l'étude des sources aéroacoustiques

A. Dinsenymer<sup>1,2</sup>, Q. Leclère<sup>1</sup>, J. Antoni<sup>1</sup>, E. Julliard<sup>3</sup>

## Contexte

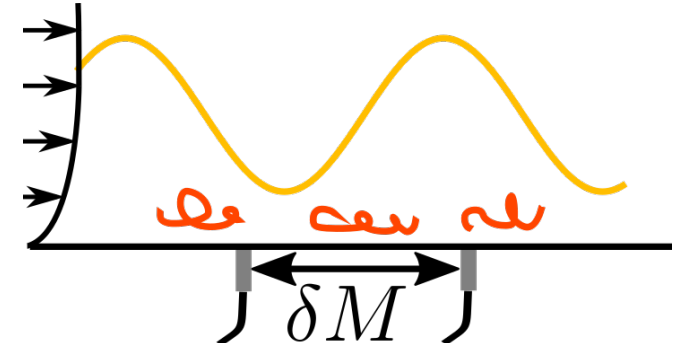
- **Mesures multivoies** en présence de **bruit** : veine d'essai, extérieur,...
- 2 types de fluctuations de pression :
  - la contribution des sources acoustiques (**signal**)
  - la turbulence de l'écoulement (**bruit**) } SNR très faible voire négatif
- **Matrice interspectrale** (MI) : intercorrélation des coefficients de Fourier
- **Contexte industriel** : étude des sources de bruit d'un avion de ligne (moteur, profil)  
↪ mesures en vol à débruiter



## Objectif

Séparer la contribution des sources acoustique du bruit de couche limite turbulente.

## Idée générale



Exploiter les différences statistiques entre le bruit et le signal :  
-bruit faiblement corrélé : MI diagonale  
-signal corrélé, faible nombre de sources : MI à rang réduit

## Méthode proposée

Faire une décomposition matricielle par de l'optimisation bayésienne :

①

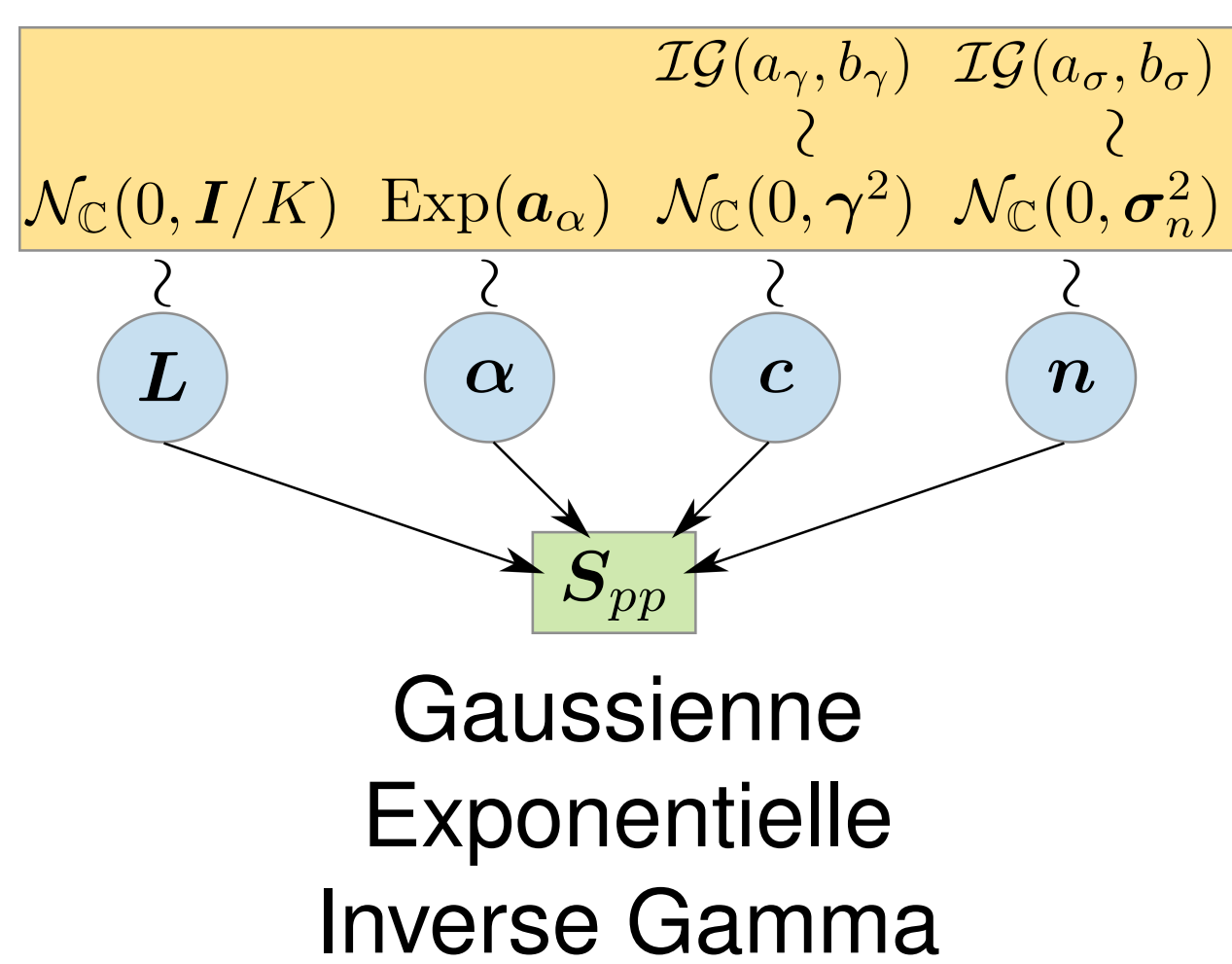
Choisir un modèle statistique  $M(\theta)$

$$S_{pp} = L[\alpha] S_{cc}[\alpha] L' + [\sigma_n^2]$$

$(M \times K) (K \times K) (K \times M)$        $(M \times M)$   
Matrice à rang réduit      Bruit décorrélé

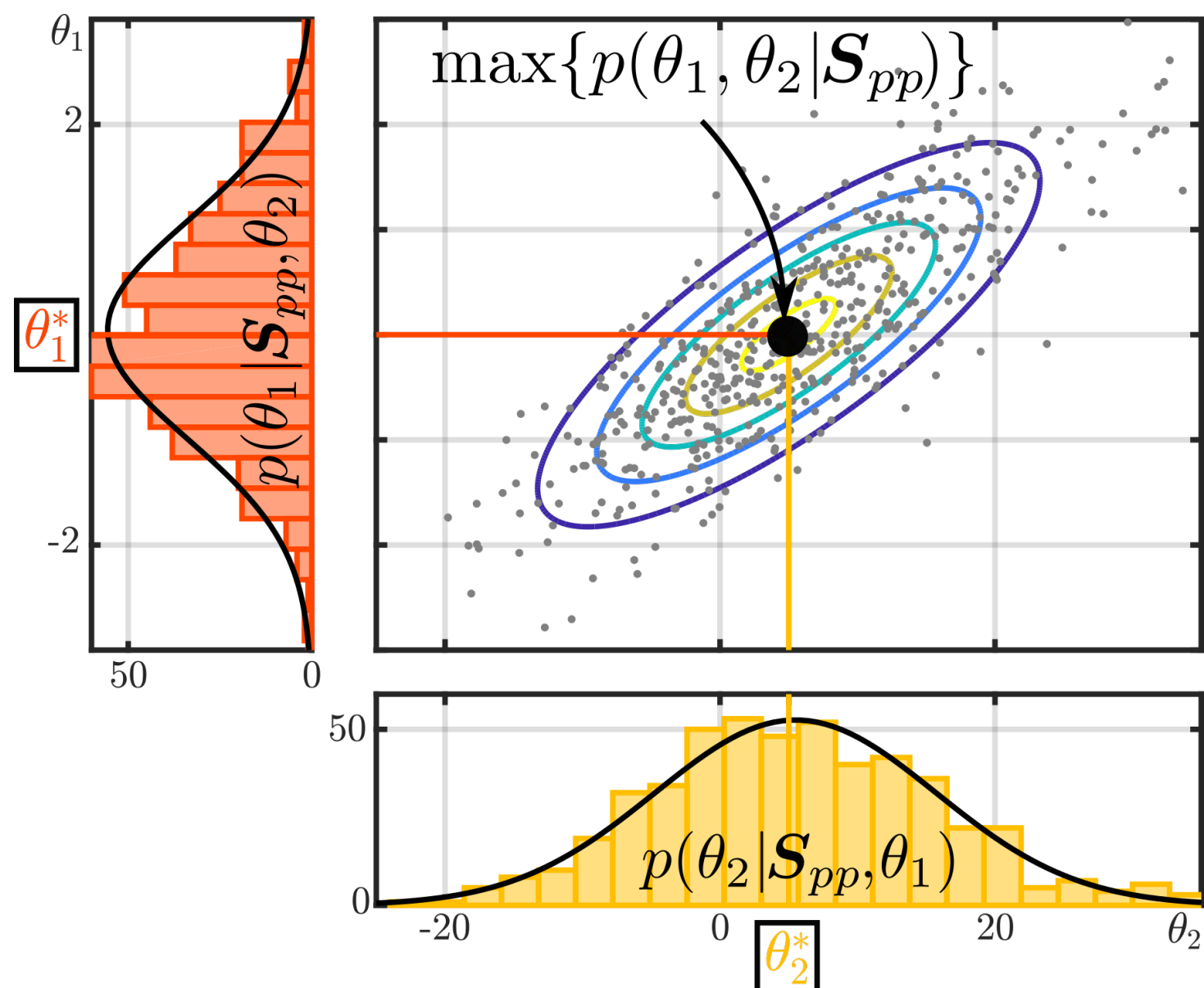
②

Choix des distributions *a priori*



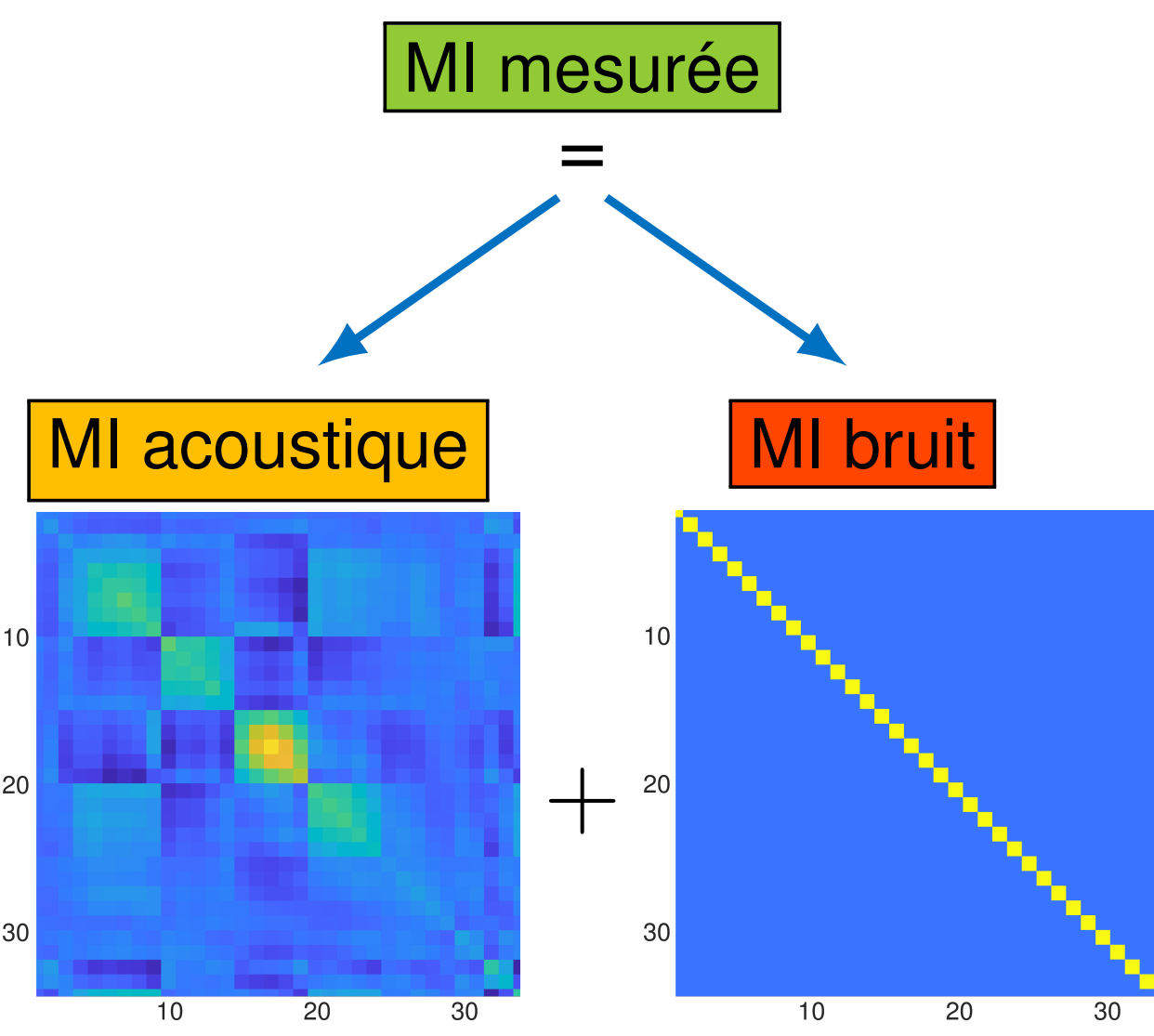
③

Maximiser la distribution *a posteriori*



④

Reconstruire la MI débruitée



## Outils

Inférence bayésienne : échantillonneur de Gibbs  
modèle a variables latentes  
Gibbs : Permet d'approximer la distribution jointe inconnue  $p(\theta_1, \theta_2, \dots | S_{pp})$  à partir des distributions conditionnelles connues  $p(\theta_1 | S_{pp}, \theta_2, \dots)$ . C'est une méthodes de Monte-Carlo par chaînes de Markov : une marche aléatoire biaisée.

## Utilisation du bruit de fond et des mesures multiples

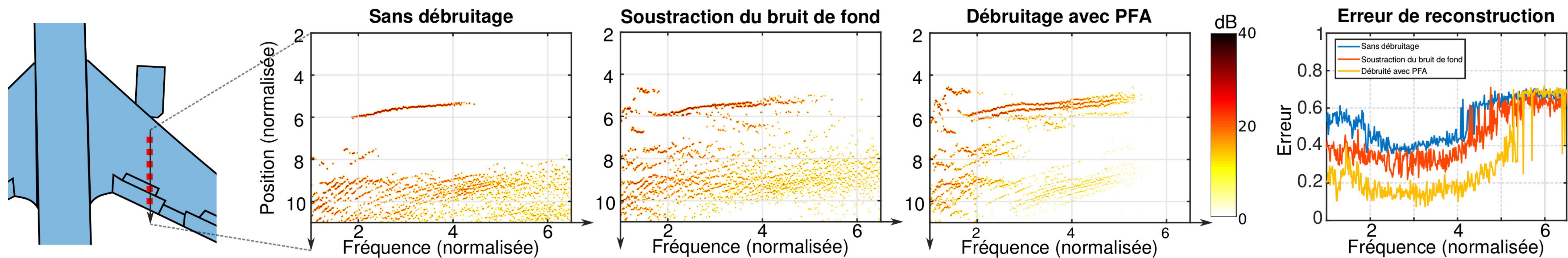
Bruit commun à tous les régimes à un facteur près : For i Pour chaque régime moteur Tirer  $L^i$  dans  $p(L | S_y^p, \text{tous les paramètres}^{i-1})$  Tirer  $S_c^i$  dans  $p(S_c | S_y^p, \text{tous les paramètres}^{i-1})$

## Application à l'imagerie

- Étude du bruit de jet supersonique, not. des cellules de chocs (monopoles corrélés)
- Méthode d'imagerie : IRLS régularisation bayésienne p=0

• Erreur de reconstruction :

$$\frac{\|S_{pp}^{\text{mesuré}} - S_{pp}^{\text{reconstruit}}\|_1}{\|S_{pp}^{\text{mesuré}}\|_1 \|S_{pp}^{\text{reconstruit}}\|_1}$$



## Analyse

+

Intervalle de crédibilité  
Réduction de dimension  
Sélection automatique de l'ordre  
: pas de paramètre à régler  
Modèle flexible

-

Sensibilité aux priors selon conditionnement  
Coût de calcul élevé

## Perspectives

Échantillonneur plus robuste et plus rapide  
Modèle à adapter, not. pour la corrélation du bruit

Contact : [alice.dinsenymer@insa-lyon.fr](mailto:alice.dinsenymer@insa-lyon.fr)

<sup>1</sup>Laboratoire Vibrations Acoustique, Villeurbanne ; <sup>2</sup>Laboratoire de Mécanique des Fluides et Acoustique, Écully ; <sup>3</sup>Airbus, Toulouse