

Ínnía -

Antoine Deleforge







Yannick Privat

# Diagnostiquer l'acoustique d'une salle grâce au traitement du signal et à l'apprentissage automatique

Les Journées Techniques Acoustique et Vibrations Autun - 2024



## Contexte

Le diagnostic de l'existant et le choix d'une solution finale : une approche fastidieuse !



Une réhabilitation acoustique optimale passe par un <u>diagnostic fiable de l'existant.</u>
Développement d'une approche inverse : un problème de physique non-linéaire



Est - il possible, en utilisant des « mesures » ponctuelles de champ sonore d'estimer précisément et automatiquement les paramètres acoustiques et géométriques d'une salle ?

□ La réponse impulsionnelle d'une salle contient toutes les informations (acoustique et géométrique) ayant impacté le champ sonore, **encore faut-il pouvoir les extraire!** 

# L'approche

#### Optimisation du diagnostic acoustique : nouvelle approche

**Approche nouvelle novatrice** : combinaison de traitement du signal et de méthodes d'apprentissage automatique et ce, spécifiquement au cas de l'acoustique des salles



#### Génération de bases de données annotées



- Première difficulté : avoir des bases de données de Ris mesurées spécifiquement annotées pour nos travaux
- Création de bases de données simulées « réalistes »
- Le modèle des sources-images : une réponse impulsionnelle peut être vue comme la superposition des réponses d'une infinité de sources virtuelles; un écho d'une RI correspond à une SI



Image method for efficiently simulating small-room acoustics, Allen and Berkley, JASA 1979

"The image solution of a rectangular enclosure rapid/y approaches an exact solution of the wave equation as the walls of the room become rigid."



#### RIs échantillonnées à 16 kHz et tronquées

### Problématique



Pic ordre 1 $S_1$	'A'
Pic ordre 2 $S_{21}$	'B'.'C'
Pic ordre 1 Pic ordre 2	'B' 'C'.'D'
Pic ordre 3 Pic ordre 3	'A' <b>'B'</b> 'A' 'D' <b>'C'</b> 'A'
'A' 'B' 'C'	'D'



## Réseaux de neurones : les avancées



Réseaux Neurones

Traitement Signal

### Absorption moyenne de la salle : études de faisabilité et empirique



- Deux réseaux de neurones (MLP, CNN)
- CNN meilleur que le MLP
- **Constant** Résultats similaires à Eyring = f(TR, V, S)
- Test sur jeux de données réelles : bon accord excepté en basses fréquences

Erreur plus élevée si PSNR < 20 dB, Diffusion < 0.2, Absorption >0.3



C. Bastien, <u>A. Deleforge, C. Foy</u>, Mean Absorption Coefficient Estimation From Impulse Responses: Deep Learning vs. Sabine, e-Forum Acusticum, December 2020.

Absorption par bande d'octave : étude paramétrique (géométrie (dim. salle, pos. source et microphone), bruit résiduel, diffusion parois, erreur géométrique, taille et partie des RIs )





Approche temporelle via des réseaux de neurones

#### Réseaux Neurones

Traitement Signal



## Les approches analytiques: les avancées

argmin (RIs – RIs( absorption, géométrie

### Approche temps-fréquence : échogramme

□ Absorption par bande d'octave : identifier des fenêtres temporelles incluant un



$$\tau_{exact(inconnu)} = N(\tau_{mesure (erroné)}, écart-type)$$

- RANSAC améliore les estimations en exploitant les SI d'ordre 2
- Plus il y a de RIs dans la salle plus on réduit l'erreur et meilleure est la robustesse
- La géométrie doit être connue (temps d'arrivée « erronés » des pics )

#### Pas valable en basses fréquences (< 400Hz)



S. Dilungana, <u>A. Deleforge, C. Foy, S. Faisan</u>, Estimation jointe des profils d'absorption des parois d'une salle à partir de réponses impulsionnelles, CFA, France, 2022. S. Dilungana, <u>A. Deleforge, C. Foy, S. Faisan</u>, Geometry-Informed estimation of surface absorption profiles from impulses responses, Eusipco,, Serbia, 2022

Traitement Signal

#### Approche temporelle 1

Traitement Signal



Extension du modèle des sources-images : introduction d'un terme corrigeant l'impact de l'erreur géométrique sur l'atténuation géométrique et sur le filtre fractionnaire



Problème de minimisation du délai puis, des réponses temporelles des murs (descente de gradient)

**Given Soutenance de Thèse de Stéphane Dilungana (4 septembre 2024)** 

### Approche temporelle 2 (1/4)



Etape 2/6 : Obtention des normales aux parois de la salle (maximisation des orthogonalités) : la salle est orientée





*T. Sprunck, K. Chahdi, C. Foy, E. Franck, A. Deleforge, Reconstruction de la forme d'une pièce par super-résolution à l'aide de réponses impulsionnelles, CFA, France, 2022. T. Sprunck, A. Deleforge, C. Foy, Y. Privat, Room Shape Reconstruction using Acoustic Super-Resolution (Poster), CANUM, France, 2022.* 

T. Sprunck, Y. Privat, C. Foy, A. Deleforge, Room Shape Reconstruction Using Acoustic Super-Resolution, ICA, Korea, 2022,

T. Sprunck, Y. Privat, C. Foy, A. Deleforge, Gridless 3D Recovery if Images Sources from Room Impulse Responses, IEEE Signal Processing Letters ,2022

T. Sprunck, A. Deleforge, Y. Privat, C. Foy, Fully Reversing the shoebox image source method: from impulse responses to room parameters, IEEE (soumis)

Traitement Signal

Approches Analytiques





 $r_0$ : distance source-microphone

□ Forme complexe : travaux sur une méthode d'optimisation de forme en cours

Traitement Signal

## Merci de votre attention