## Soutenance d'habilitation à diriger les recherches

« Modélisation Long-Terme de Signaux Sonores »

#### Mathieu Lagrange

Frédéric Bimbot Directeur de Recherche CNRS, IRISA. Rennes

isa, kennes

Alain de Cheveigné Directeur de Recherche CNRS, FNS Paris

Béatrice Daille Professeur, LS2N, Nantes

Patrick Flandrin Directeur de Recherche CNRS,

**ENS Lyon** 

Stéphane Mallat Professeur, Collège de France





#### Agenda

- Curriculum Vitæ
- 2 Tâches en traitement du signal audio-numérique
- 3 Analyse computationnelle de scènes auditives (CASA)
- Expérimentation en traitement du signal audio-numérique
- **5** Projet de recherche



## Curriculum Vitæ



#### Statut

#### Chargé de recherche CNRS classe normale

2009 : recrutement par la commission interdisciplinaire (CID)

44 : « Cognition, langage, traitement de l'information, systèmes »

2012 : rattachement à la section 07 : « Sciences de l'information »

#### Qualifications CNU

section 27: «Informatique»

section 61 : « Génie informatique, automatique et traitement du signal »



#### Diplômes

#### Master Informatique (2001)

Intitulé : « Accélération de la synthèse sonore » Encadrement : Sylvain Marchand, Robert Strandh Lieu de soutenance : Université de Bordeaux 1

#### Doctorat Informatique (2004)

Intitulé : « Modélisation sinusoïdale des signaux

polyphoniques »

Direction: Myriam Desainte-Catherine

Encadrement: Sylvain Marchand et Jean-Bernard Rault

Lieu de soutenance : Université de Bordeaux 1



## Carrière

2001-4	Doctorant Université Bordeaux 1
	Ingénieur de Recherche à France Télécom R&D Rennes
	TECH/IRIS (équipe codage et multimédia)
2004-5	Enseignant chercheur (ATER) au LaBRI (U. Bx. 1)
2005-6	Enseignant chercheur (ATER) à l'Enseirb (U. Bx. 1)
2006-7	Post-doctorant au sein du département d'informatique
	Université de Victoria, BC, Canada
2007-8	Post-doctorant au sein du département "Music Technology
	Université de McGill, QC, Canada
2008-9	Post-doctorant au sein de l'équipe
	« Acoustique Audio et Ondes », Télécom ParisTech
2009-13	Chercheur CNRS au sein de l'équipe Analyse / Synthèse
	Ircam (Umr 9912), Paris
2013	Chercheur CNRS au sein de l'équipe
	Signal, Images et Son (Sims)
	Ls2n (Umr 6004), Ecole Centrale de Nantes



#### Contributions

#### Indices bibliométriques

- 21 revues internationales à comité de lecture
- 62 conférences internationales à comité de lecture
- citations: 1784 (source Google Scholar, Oct. 2019)
- indice h : 19 (source Google Scholar, Oct. 2019)

#### Responsabilités

- relecteur pour 8 revues et 12 conférences du domaine
- adjoint à la direction de l'équipe SIMS
- membre du comité directeur de l'association sportive de l'École Centrale de Nantes



#### Encadrement

- Rémi Foucard (2010 2013) : « Fusion multi-niveaux par boosting pour le tagging automatique »
- Grégoire Lafay (2013 2016): « Simulation de scènes sonores environnementales: application à l'analyse sensorielle et à l'analyse automatique »
- Jean-Rémy Gloaguen (2015 2018): « Estimation du niveau sonore de sources d'intérêt au sein de mélanges sonores urbains: application au trafic routier »
- Félix Gontier (2017 -): « Modélisation de signaux sonores par approches neuronales profondes »
- Tom Souaille (2019 -): « Conception interactive en design sonore »



# Tâches en traitement du signal audio-numérique



#### Traitement du signal audio-numérique

#### Besoins et tâches associées

Transmission: Codage

Indexation: Recherche d'Information (IR)

Création : Synthèse sonore

#### Domaines d'application

- Musique
- Sons environnementaux



## Besoins de compacité

#### Verrou

- une seconde de son :

$$x \in \mathbb{R}^{44100}$$

besoin d'une représentation plus compacte

#### Types de compacité

Codage: compacité signal

Recherche d'information : compacité sémantique

Synthèse: compacité « signalo-sémantique »



## Tâche: Codage par transformée

$$y = C(x)|\tilde{x} = C^{-1}(y), P_{e}(x) \simeq P_{e}(\tilde{x})$$

- C : Quantification adaptative d'un équivalent de la Transformée de Fourier à Court Terme (TFCT)
- P<sub>e</sub>: Modélisation de la sensibilité aux déformations de la membrane basilaire



#### Transformée de Fourier à Court Terme (TFCT)

$$f[m,t] = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x[n]w[n-t]e^{\frac{-2j\pi mn}{N}}$$

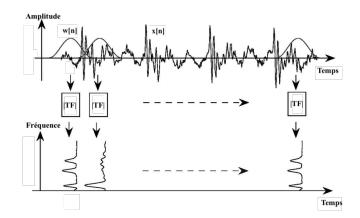
x : signal temporel

f: composantes fréquentielles (paniers, bins, ...)

w: fenêtre

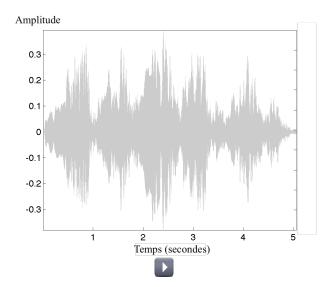
Vincent LOSTANLEN, Joakim Andén et Mathieu LAGRANGE (2019). « Fourier at the heart of computer music : From harmonic sounds to texture ». In : Comptes Rendus de Physique de l'Académie des Sciences in press.

## Spectrogramme: |f[m, t]|



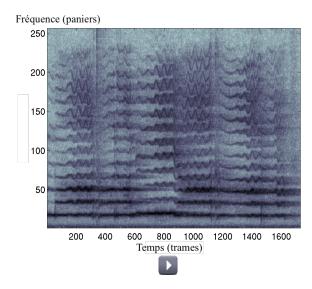


#### Spectrogramme





## Spectrogramme





## Compromis temps/fréquence

→ mitiger cette contrainte imposée par l'approche court-terme par l'utilisation d'a priori sur les sources d'intérêt.



# Analyse computationnelle de scènes auditives (CASA)



#### **CASA**

L'ASA étudie l'ensemble de traitements perceptifs permettant

- d'isoler les informations émanant d'entités sonores distinctes,
- de les organiser en un tout cohérent.
- à l'aide de processus « primitifs » et « séquentiels ».

L'ASA Computationnelle (CASA) se propose de mettre en œuvre ces critères pour inférer une organisation perceptuellement valide de la scène sonore.



Albert S Bregman (1994). Auditory scene analysis: The perceptual organization of sound.

DeLiang Wang et Guy J. Brown (2006). Computational Auditory Scene Analysis: Principles, Algorithms, and Applications.

### Processus ASA « primitifs »

continuité : les propriétés d'un son isolé tendent à se modifier lentement et de façon continue harmonicité : lorsqu'un corps sonore vibre à une période répétée, ses vibrations donnent naissance à u

répétée, ses vibrations donnent naissance à un motif acoustique dont les fréquences des composants sont des multiples d'une même fréquence fondamentale;

...



#### Processus ASA « primitifs »

continuité : les propriétés d'un son isolé tendent à se modifier lentement et de façon continue

harmonicité: lorsqu'un corps sonore vibre à une période répétée, ses vibrations donnent naissance à un motif acoustique dont les fréquences des composants sont des multiples d'une même fréquence fondamentale;

• • •



## Modèle sinusoïdal à long terme

$$x[n] = \sum_{l=1}^{L} a_{l}[n] \sin\left(\frac{2\pi}{F_{s}} f_{l}[n] \cdot n + \Phi_{k}\right)$$

 $a_l[n]$  et  $f_l[n]$  sont des signaux basse fréquence contrôlant respectivement l'amplitude et la phase des L oscillateurs composant le modèle.



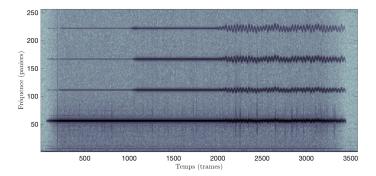
## Modèle sinusoïdal à long terme



John Chowning (1970-80)



#### Modèle sinusoïdal à long terme





## Modèle sinusoïdal à long terme

$$x[n] = \sum_{l=1}^{L} a_{l}[n] \sin \left( \frac{2\pi}{F_{s}} f_{l}[n] \cdot n + \Phi_{k} \right)$$

- $a_l[n] = 1$
- $f_l[n] = l * (f_0 + a_v \sin(\frac{2\pi*5}{F_s} \cdot n) + FPB(\mathcal{N}))$
- $-f_0$  : fréquence de fondamentale
- FBP : filtre passe bas



## Procédé d'analyse de signaux sonores

```
↓signal

tfct

↓spectrogramme

sélection de pics

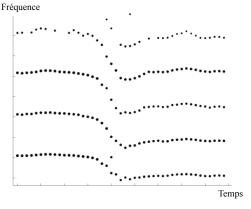
↓atomes

suivi de partiel

↓partiels
```



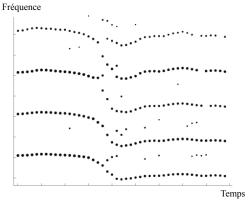
## Atomes temps/fréquences



Taille de fenêtre : 23 ms, pas d'avancement 10 ms.



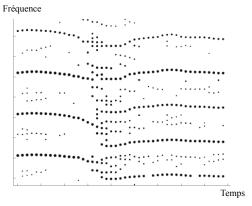
## Atomes temps/fréquences



Taille de fenêtre : 46 ms, pas d'avancement 10 ms.



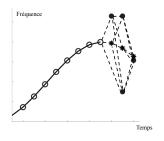
### Atomes temps/fréquences



Taille de fenêtre : 92 ms, pas d'avancement 10 ms.



#### Algorithme de suivi amélioré



- 1 Prédiction auto-régressive de l'évolution des paramètres de fréquence et d'amplitude
- Sélection des continuations engendrant le moins de hautes fréquences

M. Lagrange, S. Marchand et J.B. Rault (2007). «Enhancing the Tracking of Partials for the Sinusoidal Modeling of Polyphonic Sounds ». In: *IEEE Transactions on Acoustics, Speech, Signal and Language Processing*.



#### Processus ASA « primitifs »

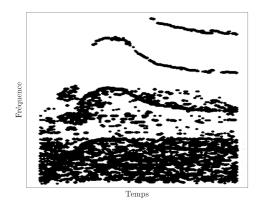
continuité : les propriétés d'un son isolé tendent à se modifier lentement et de façon continue harmonicité : lorsqu'un corps sonore vibre à une période

répétée, ses vibrations donnent naissance à un motif acoustique dont les fréquences des composants sont des multiples d'une même fréquence fondamentale;

• • •

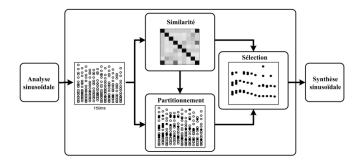


### Algorithme par coupures normalisées de graphes



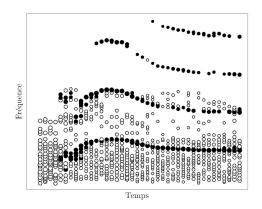


#### Algorithme par coupures normalisées de graphes



Jianbo Shi et Jitendra Malik (2000). « Normalized cuts and image segmentation ». In: IEEE Transactions on pattern analysis and machine intelligence 22.8.

#### Algorithme par coupures normalisées de graphes



M. Lagrange, L. G. Martins et al. (2008). « Normalized Cuts for Predominant Melodic Source Separation ». In: IEEE Transactions on Acoustics, Speech, Signal and Language Processing.

## Processus ASA « séquentiels »

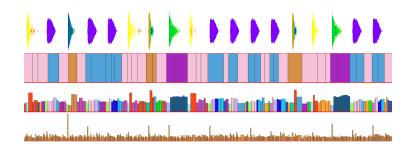
proximité : des éléments proches les uns des autres sur le plan temps/fréquence ont tendance à être groupés ensemble

similarité : des éléments qui se ressemblent ont tendance à être groupés ensemble (timbre).

...



## Regroupement hiérarchique alterné (ANR JCJC Houle)



Mathias Rossignol, Mathieu Lagrange et Arshia Cont (2018). « Efficient similarity-based data clustering by optimal object to cluster reallocation ». In: PloS one 13.6.

Mathias Rossignol, Mathieu Lagrange, Grégoire Lafay et al. (2015). « Alternate Level Clustering for Drum Transcription ». In: European Conference on Signal Processing (EUSIPCO).



# Approches « algorithmiques »

- Expression d'a priori sous forme d'heuristiques computationnelles
- Algorithmes de structuration non supervisés

#### Bilan

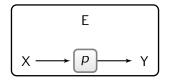
- + approches long terme : exploitation d'intervalles d'observation long
- représentation court terme : problèmes de résolution
- + pas d'apprentissage : protocole expérimental simple, interprétabilité
- pas d'apprentissage : problèmes de tractabilité, problèmes d'efficience



# Expérimentation en traitement du signal audio-numérique



# Éxpérimentation



p : processus, traitement, prédicteur

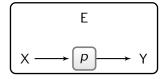
X : entrée, signal, observation

Y: sortie, prédiction

*E*: protocole expérimental



#### Contributions



X : plus de contrôle

Y: plus de maîtrise

*E*: plus de formalisation



# Tâche: recherche d'information (IR)



- X en grande dimension
- y en petite dimension



#### Communautés

#### Music Information Retrieval (MIR)

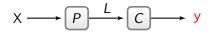
- **-** 2000 **-**
- Challenge: 18 tâches (Mirex)
- Conference : 100 articles (Ismir)

# Detection and Classification of Acoustic Scenes and Events (DCASE)

- **-** 2013 -
- Challenge: 7 tâches
- Workshop: 50 articles



## Tâche: recherche d'information (IR)



X en grande dimension

L ..., aussi finalement

but  $: X_j = D(X_i), L_j = d(L_i)$  ssi  $y_j = y_i$ 

D: grande déformation

d: petite déformation



# Propriétés de L

$$X \longrightarrow P \xrightarrow{L} C \longrightarrow Y$$

#### Guidé par les données X

- invariance: translation, ...
- stabilité : étirement, ...

#### Guidé par la tâche y

$$|L_i - L_i| < |L_i - L_k| \operatorname{ssi} y_i = y_i \forall k | y_k \neq y_i$$



#### IR en audio



- P: module de « perception »
  - plusieurs TFCT à résolutions différentes
  - réseaux convolutionnels profonds
- C: module de « cognition »
  - réseaux neuronaux profonds totalement connectés
  - fusion



# Challenges en IR

Е у

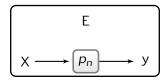


$$\begin{array}{c}
E \\
X \longrightarrow P_1 \longrightarrow Y
\end{array}$$



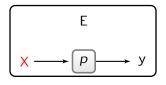
$$\begin{bmatrix}
E \\
X \longrightarrow p_2 \longrightarrow y
\end{bmatrix}$$





- Alternative à l'approche « mon outil, mon jeu de données, ma métrique »
- Spécification de l'expérimentation « clés en main »
- biais de conception du protocole assumés collectivement





- Alternative à l'approche « mon outil, mon jeu de données, ma métrique »
- Spécification de l'expérimentation « clés en main »
- biais de conception du protocole assumés collectivement



# Design de Challenge

#### Organisation d'une tâche DCASE (2013, 2016)

- Tâche de détection d'évènements
- corpus de scènes sonores simulées
- sons isolés enregistrés
- contrôle de haut niveau sur la composition de la scène

Annamaria Mesaros et al. (2018). « Detection and Classification of Acoustic Scenes and Events: Outcome of the DCASE 2016 Challenge ». In: IEEE/ACM Transactions on Audio, Speech and Language Processing 26.2.



Dan Stowell et al. (2015). « Detection and Classification of Acoustic Scenes and Events ». In: *IEEE Transactions on Multimedia* 17.10.

# Challenges en crise?

- cauchemard des métriques
- « la fin justifie les moyens »

```
« Faites quelque chose d'intéressant!! »
« ... de scientifique!! »

panel DCASE 2018
```

→ placer l'effort sur un questionnement plutôt que sur la démonstration d'un outil

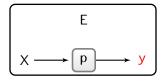


#### Approche « psychologie expérimentale »

- formulation d'une hypothèse : le degré de polyphonie impacte les algorithmes de détection d'évènement sonores
- production de corpus avec un degré variable de polyphonie
- choix d'un protocole expérimental adapté
- les algorithmes sont considérés comme des sujets et leurs concepteurs ne sont pas informés de la typologie du corpus
- analyse des résultats

Grégoire LaFAY et al. (2016). « A morphological model for simulating acoustic scenes and its application to sound event detection ». In: IEEE/ACM Transactions on Audio, Speech and Language Processing 24.10.

# Que prédire?

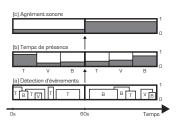


- interface riche avec d'autres communautés
- nécessité d'alignement des vocabulaires et des temporalités



# Caractérisation des environnements sonores urbains (ANR CENSE)

- les qualifiants perceptifs de haut niveau comme l'agrément sont corrélés au temps de présence perçus des sources présentes dans la scène
- prédiction de ces valeurs perceptives par des approches neuronales



Félix GONTIER et al. (under revision). «Estimation of the perceived time of presence of sources in urban acoustic environments using deep learning techniques ». In: Acta

# Projet de recherche avec le Conservatoire National de Musique et de Danse de Paris (CNSMDP)

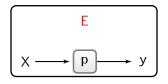
- Recherche par similarité dans des corpus de modes de jeux étendus
- Confrontation d'un modèle computationnel de perception à des jugements experts
- L'opérateur de diffusion d'ondelettes apporte d'excellents résultats

joint (1s) + lmnn	-lmnn	(25 ms)	séparable	mfcc	
$96\% \pm 2$	$93\% \pm 3$	$91\% \pm 4$	$91\% \pm 4$	$82\% \pm 7$	(aP@5)



Vincent Lostanlen, Christian El-Hajj et al. (to be submitted). «Learning Auditory Similarities Between Instrumental Playing Techniques ». In: EURASIP Journal on Audio, Speech, and Music Processing.

## **ExpLanes**



ExpLanes, un environnement logiciel qui facilite :

- 1 la gestion des calculs
- 2 le traitement des résultats
- 3 la reproducibilité



# ExpLanes



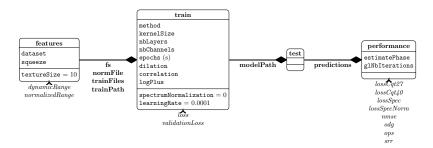
http://mathieulagrange.github.io/expLanes

ExpLanes, un environnement logiciel qui facilite :

- 1 la gestion des calculs
- 2 le traitement des résultats
- 3 la reproducibilité



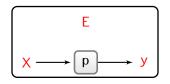
#### **ExpLanes**



https://mathieulagrange.github.io/paperBandwidth Extension Cnn/demo

Mathieu Lagrange et Félix Gontier (soumis). «Bandwidth extension of musical audio signals with no side information using dilated convolutional neural networks ». In: ICASSP.

# Approches étudiées



- X plus de contrôle : données simulées
- y plus de maîtrise : collaboration avec les communautés expertes
- *E* plus de formalisation : développement d'explanes



# Projet de recherche





X-Y codage, séparation de sources, extension de bande, inpainting, ...

X-y recherche d'information

x-Y synthèse





X-Y codage, séparation de sources, extension de bande, inpainting, ...

X-y recherche d'information

x-Y synthèse





X-Y codage, séparation de sources, extension de bande, inpainting, ...

X-y recherche d'information

x-Y synthèse





- attrait personnel pour l'inouï
- challenge
- en prise avec les avancées actuelles en apprentissage non supervisé



#### Requis

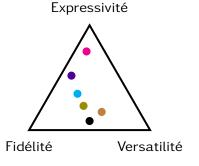
fidélité : ne pas produire d'artefacts audibles

expressivité : mécanismes de manipulation simples produisant une modification cohérente de la perception du signal résultant

versatilité : les conditions de fidélité et d'expressivité sont remplies pour tout signal d'intérêt pour une tâche donnée



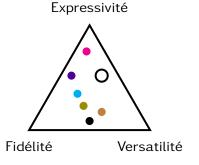
#### Existant



- Forme d'onde
- Spectrogramme
- Ondelettes
- Sinusoïdes à court terme
- Sinusoïdes à long terme
- Approches modales



#### Objectif



- Forme d'onde
- Spectrogramme
- Ondelettes
- Sinusoïdes à court terme
- Sinusoïdes à long terme
- Approches modales



# Traitement du signal pour la synthèse

	fidélité	versatililité	expressivité
multirésolution	•	•	
causalité	•		•
non linéarité	•	•	
dimensionalité réduite			•
contrôle lent			•



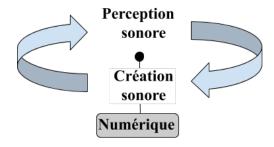
#### Schéma fonctionnel

$$X \longrightarrow P \longrightarrow C \longrightarrow Y$$

Synthèse 
$$x \longrightarrow c \longrightarrow p^{-1} \longrightarrow Y$$



# Approche



comprendre: mesure et qualification de l'environnement sonore et de sa perception

innover:

- Andy Hildebrand (Autotune)
- Xavier Serra (Vocaloïd)



#### Réseau

#### Local

- Jean-François Petiot (LS2N)
- Arnaud Can, Judicaël Picaut, ... (UMRAE, IFFSTAR)

#### **National**

- Nicolas Misdariis (IRCAM)
- Catherine Lavandier (U. Cergy)

#### International

- Emmanouil Benetos (QMUL, UK)
- Vincent Lostanlen (NYU, US)
- Joakim Andèn (Flatiron Institute, US)



#### Recherche à court terme

ANR Cense : inversion de descripteurs pour la synthèse de scènes sonores respectueuses de la vie privée (Félix Gontier)

Ouest Industries Créatives : conception interactive en design sonore (Tom Souaille)



# Projets à moyen terme

- inversion de l'opérateur de diffusion d'ondelettes
- synthèse audio neuronale
- en particulier les approches basées échantillons



# Déplacements US

#### Côte ouest

- Jesse Engel, magenta, Google brain (SFB)
- Justin Salamon, audio research group, Adobe research (SFB)

#### Côte est

- Juan Pablo Bello, music and audio research group, NYU (NY)
- Mounya Elhilali, Laboratory for Computational Audio Perception, Johns Hopkins University (Baltimore)



#### Contributions

#### **Publications**

- M. LAGRANGE, S. MARCHAND et J.B. RAULT (2007). « Enhancing the Tracking of Partials for the Sinusoidal Modeling of Polyphonic Sounds ». In: IEEE Transactions on Acoustics, Speech, Signal and Language Processing
- M. LAGRANGE, L. G. MARTINS et al. (2008). « Normalized Cuts for Predominant Melodic Source Separation ». In: IEEE Transactions on Acoustics, Speech, Signal and Language Processing
- Grégoire Lafay et al. (2016). « A morphological model for simulating acoustic scenes and its application to sound event detection ». In: IEEE/ACM Transactions on Audio, Speech and Language Processing 24.10

#### Logiciels

- Mathieu Lagrange (2014). Explanes: a framework facilitating computational experiments. http://mathieulagrange.github.io/explanes
- Mathias Rossignol, Grégoire Lafay et Mathieu Lagrange (2013). simScene: generation of sound scenes corpora for the evaluation of machine listening tools. https://bitbucket.org/mlagrange/simscene

