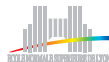


# Des signaux stationnaires en quel sens ?

Patrick Flandrin<sup>1</sup>

Cnrs & École normale supérieure de Lyon  
Laboratoire de Physique, Équipe SiSyPhE

Journée See-Académie des Sciences  
27 janvier 2009



---

<sup>1</sup> avec la collaboration de Pierre-Olivier Amblard (CNRS & GIPSA-lab), Pierre Borgnat (CNRS & ENS Lyon), Cédric Richard (UTT) et Jun Xiao (ENS Lyon & ECNU Shanghai)

## Quel(s) problème(s) ?

- concept de stationnarité
  - **omniprésent** en traitement du signal et des images
  - **pré-requis** pour de nombreuses tâches (analyse, modélisation, ...) mais **idéalisation** presque jamais observée
- de la théorie à la pratique
  1. définition **fortement contrainte** (cadre **stochastique**, e.g.,  $\mathbb{E}x(t)x(t-\tau) = \gamma_x(\tau)$  + invariance par rapport à **tout** temps  $t$  et **tout** décalage  $\tau$ ) très souvent **implicitement assouplie** (cadre **déterministe**, e.g.,  $x(t) \sim x(t-kT)$  + invariance par rapport à des temps  $t$  et/ou des décalages  $kT$  **restreints**)
  2. stationnarité de temps ou d'espace = forme particulière d'**homogénéité**

*approches unifiées et opérationnelles ?*

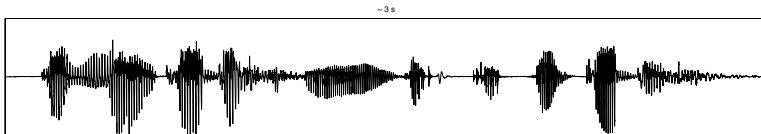
Stationnarité ?  
●○○○○○○○○

Non-stationnarité(s)  
○○○○○○

Stationnarités  
○○○○○○○○○○○○

Quelles applications ?  
○○○○○○○○○○○○

# L'exemple de la parole



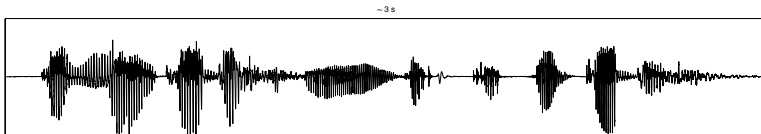
Stationnarité ?  
○○●○○○○○○○

Non-stationnarité(s)  
○○○○○○○

Stationnarités  
○○○○○○○○○○○○○

Quelles applications ?  
○○○○○○○○○○○○○

# “non stationnaire”



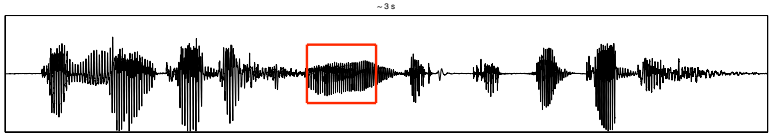
Stationnarité ?  
○○●○○○○○

Non-stationnarité(s)  
○○○○○○

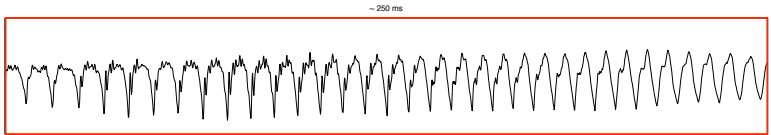
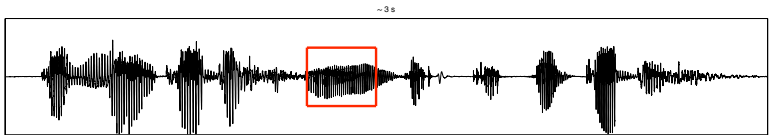
Stationnarités  
○○○○○○○○○○○○

Quelles applications ?  
○○○○○○○○○○○○

?



# “stationnaire”



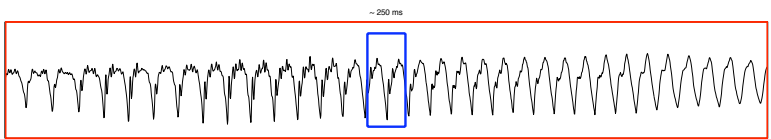
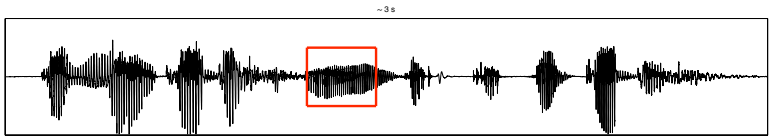
Stationnarité ?  
○○○○○●○○○○

Non-stationnarité(s)  
○○○○○○○

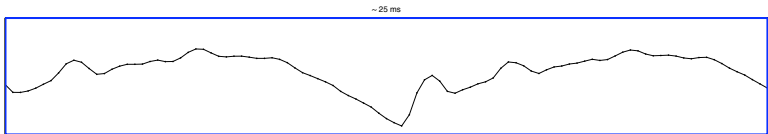
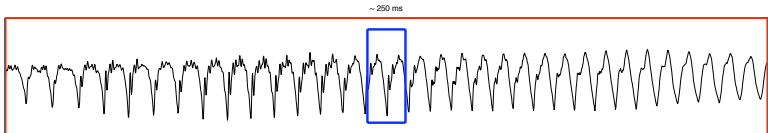
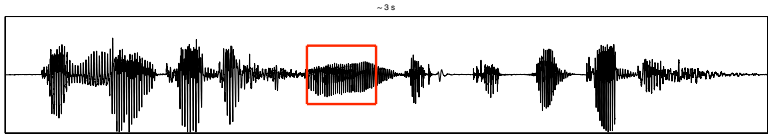
Stationnarités  
○○○○○○○○○○○○○○

Quelles applications ?  
○○○○○○○○○○○○○○

?

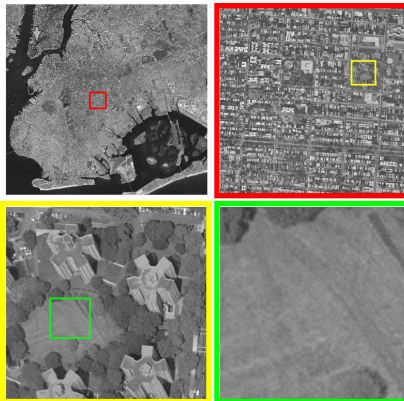


# “non stationnaire” !





## Un exemple 2D



point de vue relatif + imbrication à travers les échelles

## Plusieurs voies d'approche

1. **adapter** les méthodes stationnaires à des situations moins contraintes (stationnarité “locale”, évolutions “lentes”, etc.)
2. **développer** des méthodes nouvelles explicitement dédiées à des cas plus généraux
3. **étendre** la notion de stationnarité usuelle

# Plan de l'exposé

1. stationnarité et **non-stationnarités**
  - harmonisabilité → temps-fréquence
  - représentations et estimations
  - un cadre unifié stochastique/déterministe
  - stationnarité relative et test
2. stationnarité et **stationnarités généralisées**
  - invariance d'échelle et transformation de Lamperti
  - au-delà de Lamperti
  - stationnarités de groupe
3. quelles (non-)stationnarités pour **quelles applications ?**

*résultats généraux et interprétations*

# Stationnarité

## Définition

Étant donné l'opérateur de translation de maille  $\tau$  tel que  $(S_\tau Y)(t) := Y(t + \tau)$ , un processus  $\{Y(t), t \in \mathbb{R}\}$  est dit *stationnaire* si  $\{(S_\tau Y)(t), t \in \mathbb{R}\} \stackrel{d}{=} \{Y(t), t \in \mathbb{R}\}, \forall \tau \in \mathbb{R}$

- stationnarité faible (2ème ordre) → **représentation spectrale** (Wiener-Khintchine-Bochner)

$$\Gamma_Y(\tau) := \mathbb{E} Y(t) Y^*(t \pm \tau) = \int_{\mathbb{R}} e^{i2\pi\tau f} dS_Y(f)$$

- décomposition **doublement orthogonale** (en un sens *déterministe* pour les modes de Fourier et *stochastique* pour les poids)

# Harmonisabilité

## Définition (Loève, 1962)

*Un processus  $\{Y(t), t \in \mathbb{R}\}$  est dit harmonisable s'il admet une représentation spectrale sur des modes de Fourier, mais avec des poids corrélés*

- représentation **non diagonale** de la covariance

$$R_Y(t, t') := \mathbb{E} Y(t) Y^*(t') = \iint_{\mathbb{R}^2} e^{i2\pi(tf - t'f')} d^2\Phi_Y(f, f')$$

- nécessité de **deux** variables de description  $\rightarrow$   
temps-temps, fréquence-fréquence ou **temps-fréquence**



# Représentations

- constructions axiomatiques par **unicité conditionnelle**

$$\begin{array}{ccc}
 Y(t) & \rightarrow & \rho_Y(t, f) \\
 \downarrow & & \downarrow \\
 (\mathbf{T}Y)(t) & \rightarrow & \rho_{\mathbf{T}Y}(t, f) = (\tilde{\mathbf{T}}\rho_Y)(t, f)
 \end{array}$$

- exemple central ( $\mathbf{T} = \mathcal{S}_{\tau, \xi}$ ,  $\rho_Y \in \mathbb{R}$ , marginales, etc.)  $\Rightarrow$  **spectre de Wigner** :

$$\mathbf{W}_Y(t, f) = \int_{\mathbb{R}} R_Y\left(t + \frac{\tau}{2}, t - \frac{\tau}{2}\right) e^{-i2\pi f\tau} d\tau$$

- $Y(t)$  stationnaire  $\Rightarrow \mathbf{W}_Y(t, f) = \Gamma_Y(\tau), \forall \tau \in \mathbb{R}$
- interprétation en termes de **spectre local** (TF de la corrélation locale) ▸ estimations

# Une perspective temps-fréquence sur la stationnarité

## Observation

*Pour être **opérationnel**, le concept de stationnarité doit être rendu **relatif** et **testable***

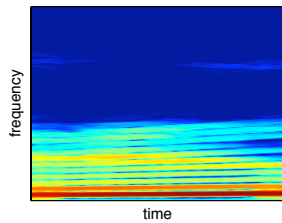
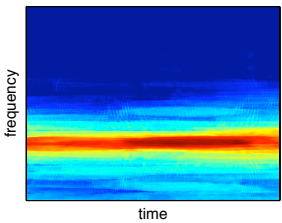
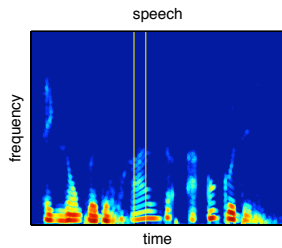
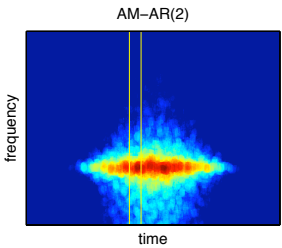
## Idée

*L'approche temps-fréquence offre un cadre naturel pour :*

1. la mise en évidence de non-stationnarités éventuelles par comparaison "**local vs. global**"
2. leur test via une **référence stationnaire**

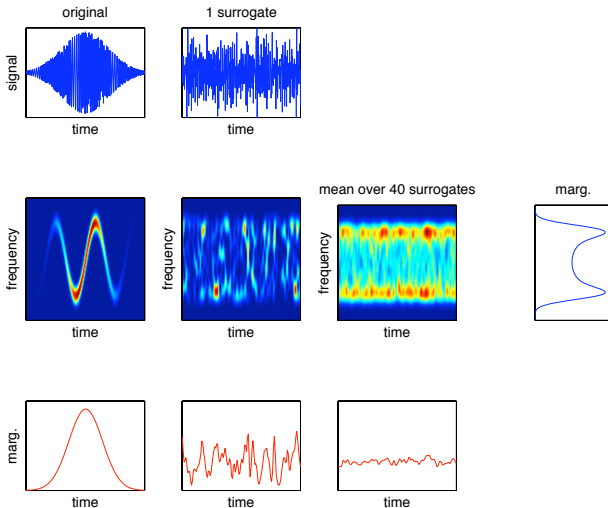
[Xiao, Borgnat, Richard & F., *IEEE-SSP* 2007]

# 1. Local vs. global



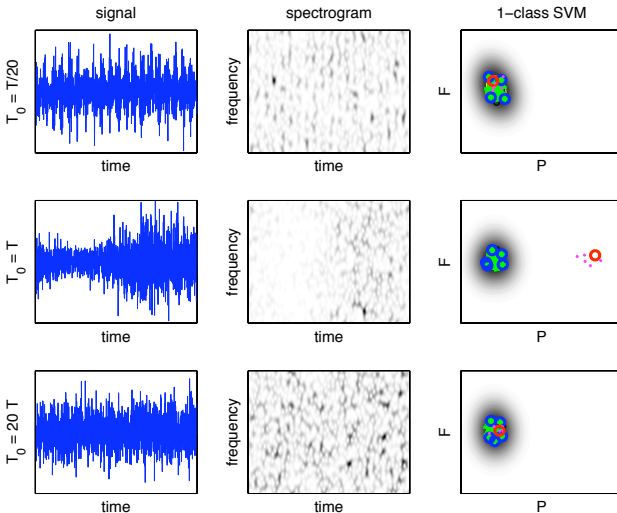


## 2. Référence stationnarisée par substitués



# Un exemple de test de stationnarité relative

## substituts et apprentissage



## D'autres formes de stationnarité

### Interprétation

*Stationnarité = invariance par changement d'observation*

### Idée

*Extension et généralisation à d'autres changements que la translation*

1.  $1D \rightarrow 2D \rightarrow nD$  : **homogénéité** (isotropie, etc.)
2. exemple de l'**invariance d'échelle** [▶ ondelettes](#)

## Invariance d'échelle et Lamperti

### Définition

Étant donné l'opérateur renormalisé de changement d'échelle d'un facteur  $\lambda$  tel que  $(\mathcal{D}_{H,\lambda}X)(t) := \lambda^{-H} X(\lambda t)$ , un processus  $\{X(t), t > 0\}$  est dit **auto-similaire** d'indice  $H$  (ou "H-ss") si  $\{(\mathcal{D}_{H,\lambda}X)(t), t > 0\} \stackrel{d}{=} \{X(t), t > 0\}, \forall \lambda > 0$ .

### Définition

La **transformée de Lamperti**  $\mathcal{L}_H$  agit sur les processus  $\{Y(t), t \in \mathbb{R}\}$  selon  $(\mathcal{L}_H Y)(t) := t^H Y(\log t), t > 0$  et la transformée inverse  $\mathcal{L}_H^{-1}$  sur les processus  $\{X(t), t > 0\}$  selon  $(\mathcal{L}_H^{-1} X)(t) := e^{-Ht} X(e^t), t \in \mathbb{R}$ .

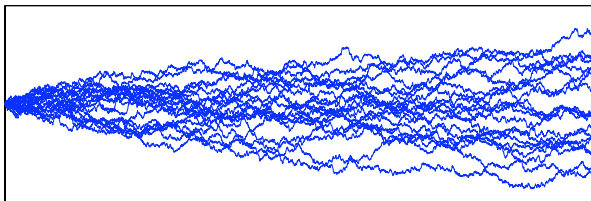
[Lamperti, *Trans. Amer. Math. Soc.* 1962]

### Théorème

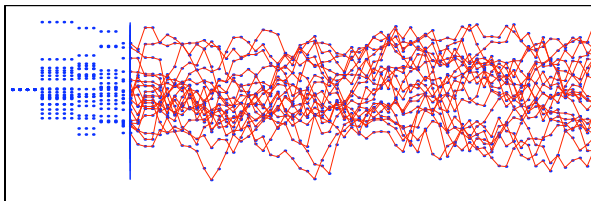
Si  $\{Y(t), t \in \mathbb{R}\}$  est stationnaire, sa transformée de Lamperti est H-ss. Réciproquement, si  $\{X(t), t > 0\}$  est H-ss, sa transformée de Lamperti inverse est stationnaire.

# L'exemple du mouvement brownien

Brownian motion



Lamperti-stationarized Brownian motion



## Lamperti et Mellin

- la transformée de Lamperti du **mode de Fourier**

$$Y_0(t) := a \cos(2\pi f_0 t + \varphi), t \in \mathbb{R},$$

est le **"chirp" hyperbolique** (auto-similaire) :

$$X_0(t) := (\mathcal{L}_H Y_0)(t) = a t^H \cos(2\pi f_0 \log t + \varphi), t > 0.$$

- $X_0(t) = \text{Re}\{a e^{i\varphi} m_{H,f_0}(t)\}$ , avec  $m_{H,\beta}(t) := t^{H+i2\pi\beta}$  la brique de base de la **transformée de Mellin** :

$$(\mathcal{M}_H X)(\beta) := \int_{\mathbb{R}_+} X(t) m_{H,\beta}^*(t) \frac{dt}{t^{2H+1}};$$

$$X(t) = \int_{\mathbb{R}} (\mathcal{M}_H X)(\beta) m_{H,\beta}(t) d\beta.$$

Stationnarité ?  
○○○○○○○○○○

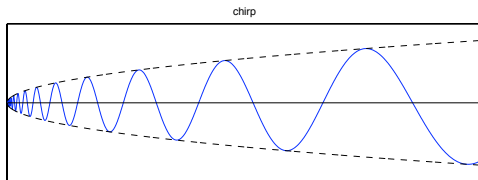
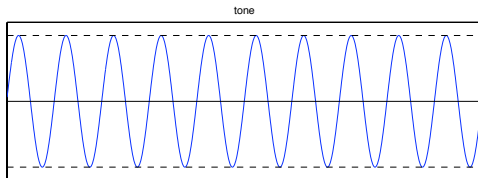
Non-stationnarité(s)  
○○○○○○○

Stationnarités  
○○○○●○○○○○○○

Quelles applications ?  
○○○○○○○○○○○○○○○○

# Fréquence pure et “chirp”

“Mellin = Fourier anamorphosé”



# Invariance d'échelle discrète et cyclostationnarité

## Définition

Un processus  $\{X(t), t > 0\}$  est dit *invariant d'échelle discrète* d'indice  $H$  et de facteur  $\lambda$  (ou “ $(H, \lambda)$ -DSI”) si

$$\{(\mathcal{D}_{H,\lambda^n}X)(t), t > 0\} \stackrel{d}{=} \{X(t), t > 0\}, \forall n \in \mathbb{N}.$$

[Sornette, *Phys. Rep.* 1998]

## Résultat

L'invariance d'échelle discrète  $(H, \lambda)$ -DSI est équivalente, par transformation de Lamperti, à la *cyclostationnarité* de période élémentaire  $T = \log \lambda$ .

[Borgnat, F. & Amblard, *IEEE SPL* 2002]

## Corollaire

Un processus  $(H, \lambda)$ -DSI possède un *spectre de Mellin discret*.

## Exemple

La fonction de *Weierstrass-Mandelbrot*.



# Weierstrass-Mandelbrot

## Définition (originale)

Modes de Fourier en progression *géométrique*

$$W(t) := \sum_{n=0}^{\infty} \lambda^{-nH} \cos \lambda^n t, \lambda > 1.$$

[Weierstrass, 1872]

## Définition (modifiée)

$$W_g(t) := \sum_{n=0}^{\infty} \lambda^{-nH} (g(0) - g(\lambda^n t)) e^{i\varphi_n}, \lambda > 1,$$

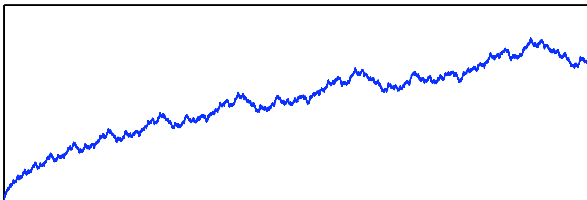
avec  $g(\cdot)$   $2\pi$ -périodique et  $\varphi_n \in \mathcal{U}(0, 2\pi)$ .

[Mandelbrot 1977]

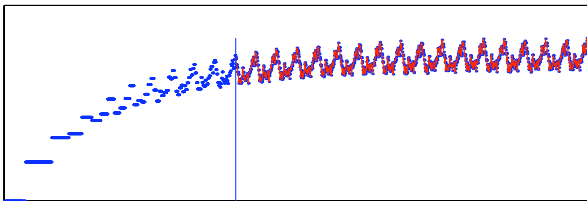
[Berry & Lewis, *Proc. Roy. Soc. London A* 1980]

# Weierstrass

Weierstrass function (H = 0.5)



"Delampertized" Weierstrass function



## Weierstrass, de Fourier à Mellin

### Résultat

*La fonction de Weierstrass-Mandelbrot est  $(H, \lambda)$ -DSI et admet la décomposition de Mellin équivalente :*

$$W_g(t) = \sum_{m=-\infty}^{\infty} \frac{(\mathcal{M}_H G)(m/\log \lambda)}{\log \lambda} m_{H, m/\log \lambda}(t),$$

avec  $G(t) := g(0) - g(t)$ .

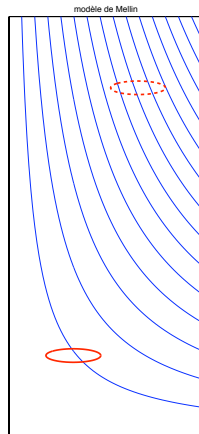
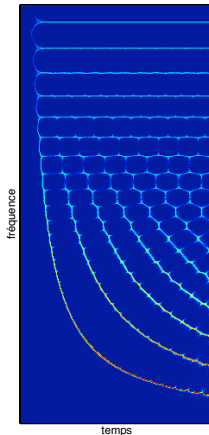
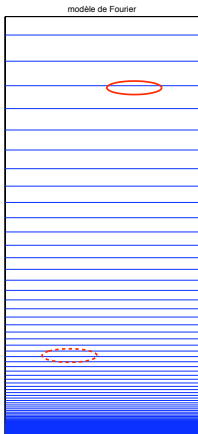
[Borgnat & F., ACHA 2003]

### Interprétation

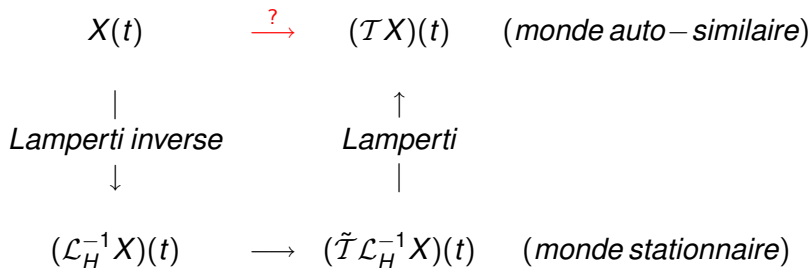
*Co-existence naturelle des deux lectures (Fourier et Mellin) dans le plan temps-fréquence.*

# Weierstrass et temps-fréquence

## entre Fourier et Mellin



## Un cadre général



- harmonisabilité **multiplicative** [Gray & Zhang, *JTSA* 1988]
- théorie des **systèmes invariants d'échelle**  
[Yazici & Kashyap, *IEEE T-SP* 1997]
- **estimation** de processus auto-similaires  
[Nuzman & Poor, *J. Appl. Proba.* 2000]

## Lamperti et au-delà

- invariances **globales** = modèles **idéalisés**
- deux points de vue complémentaires :
  1. **appliquer** Lamperti à des formes **modifiées** de stationnarité (invariance d'échelle discrète, quasi-stationnarité, etc.)
  2. **modifier** Lamperti pour l'**adapter** à des invariances réduites ou brisées
- exemple de l'**invariance d'échelle brisée**

$$(\mathcal{D}_{H,\lambda}X)(t) := \lambda^{-H} X(\lambda t) \rightarrow (\mathcal{D}_{H,\lambda}^g X)(t) := g(\lambda) \otimes X(\lambda \odot t),$$

avec invariance sur un **domaine d'échelles**  $\mathbb{A}$  et une **gamme d'amplitudes**  $\mathbb{X}$  tels que les groupes  $(\mathbb{A}, \odot)$  et  $(\mathbb{X}, \otimes)$  soient isomorphes à  $(\mathbb{R}_*^+, \times)$  ▶ Lamperti généralisé

[Borgnat, Amblard & F., *J. Phys. A* 2005]

## Stationnarité généralisée

- stationnarité usuelle basée sur le groupe des **translations**, auto-similarité sur celui des **dilatations**
  - “chirp = mode de Fourier anamorphosé”
  - $\Rightarrow$  anamorphoses  $\neq$   $\{\log, \exp\}$  ?
- stationnarité **généralisée** basée sur des groupes “quelconques”  
[Yaglom 1961]  
[Hannan 1965]
- possibilités accrues en dimension  $> 1$  : rotations, isotropie, . . .  
[Hillion *et al.*, *MGVIJ* 2006]

# Pour quelles applications ?

## 1. des non-stationnarités...

- TF non paramétrique : **analyse exploratoire** (“visible speech” ▶ parole), **pré-modélisation**, **décisions** (détection/classification de transitoires et/ou “chirps” : ▶ VIRGO, EEG, ▶ ECG, etc.)
- test de “stationnarité” : **validation** d’emploi de méthodes “stationnaires”, **diagnostic** de changements, etc.

## 2. ...aux stationnarités généralisées

- analyse de **textures**
- lois d’échelle omniprésentes dans les **systèmes complexes** (turbulence, ▶ internet, réseaux sociaux ▶ VéloV, etc.)

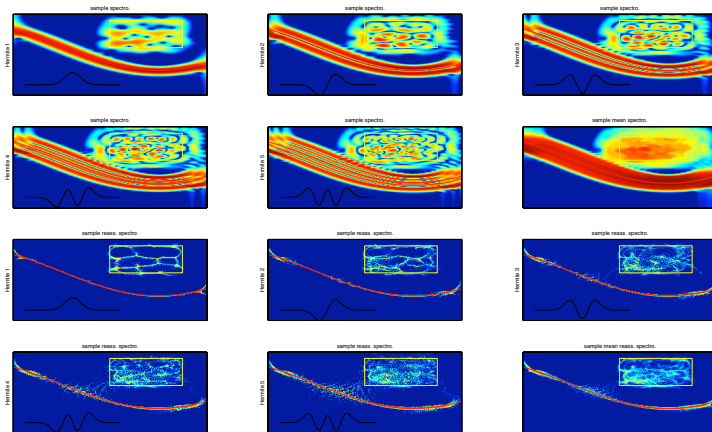


# Estimations

- **une réalisation** observée  $\Rightarrow$  moyenne d'ensemble  $\rightarrow$  moyenne temps-fréquence (identification à la “classe de Cohen”) [Cohen, *J. Math. Phys.* 1966]
- nombreux travaux dans les années 1980-1990
- amélioration au **conflit biais-variance** en non stationnaire [Xiao & F., *IEEE Trans. SP* 2007]
  1. **géométrique** : lissage  $\rightarrow$  **réallocation**  
*concentration énergétique sur les centres de gravité locaux*
  2. **stochastique** : extra-lissage  $\rightarrow$  **multi-fenêtrage**  
*moyenne instantanée de projections (quasi-décorrélées) sur une base de fonctions orthogonales*

# Un cadre de description unifié

## stochastique et déterministe



# Invariances brisées et Lamperti généralisé ◀ retour

## Contrainte

La fonction de renormalisation  $g(\lambda)$  doit être telle que  
 $g(\lambda_1 \odot \lambda_2) = g(\lambda_1) \otimes g(\lambda_2) \Rightarrow$  forme acceptable  
 $g(\lambda) := S_{\otimes}^{-1}(S_{\odot}(\lambda)^{-H})$  avec  $S_{\{\odot, \otimes\}} : \{\mathbb{A}, \mathbb{X}\} \rightarrow \mathbb{R}_*^+$  les morphismes associés aux nouvelles lois de composition

## Définition

La **transformée de Lamperti généralisée**  $\mathcal{L}_H^g$  agit sur les processus  $Y(t)$  selon  $(\mathcal{L}_H^g Y)(t) := S_{\otimes}^{-1}(S_{\odot}(t)^H Y(\log S_{\odot}(t)))$

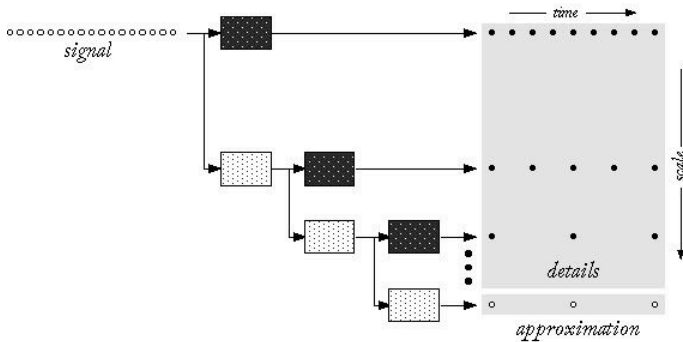
## Corollaire

$(\mathcal{L}_H^g)^{-1} \mathcal{D}_{H,\lambda}^g \mathcal{L}_H^g = S_{\log S_{\odot}(\lambda)}$  et  $(\mathcal{L}_H^g Y)(t) = S_{\otimes}^{-1}((\mathcal{L}_H Y)(S_{\odot}(t)))$

## Exemple

Invariance d'échelle **de taille finie** par transformation de Lorentz sur l'échelle

# Ondelettes



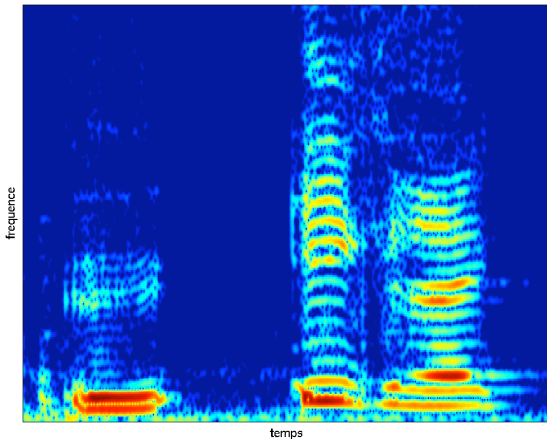
*high-pass filter + decimation*



*low-pass filter + decimation*

# Parole

spectrogramme



Stationnarité ?  
○○○○○○○○○○

Non-stationnarité(s)  
○○○○○○○

Stationnarités  
○○○○○○○○○○○○○○

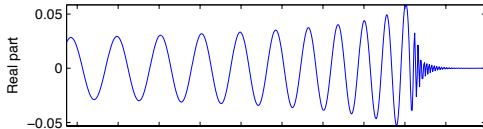
Quelles applications ?  
○○○○○○●○○○○○○

# L'interféromètre

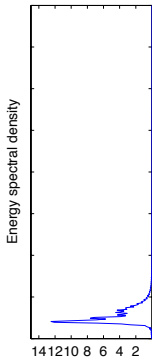


# Coalescence de binaire

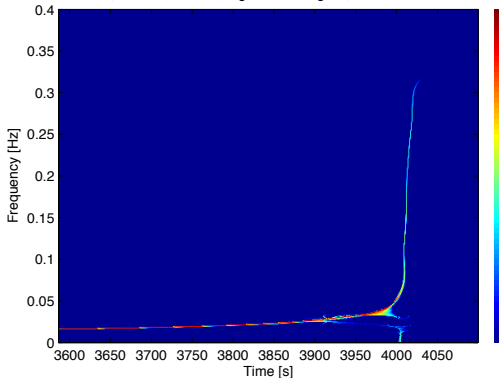
Signal in time



Linear scale

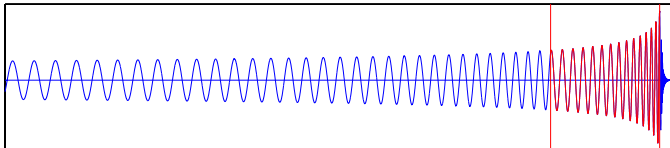


RSP, Lh=127, Nf=512, log. scale, imagesc, Threshold=0.1%

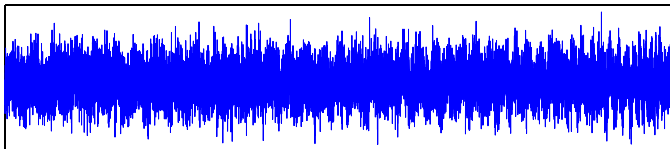


# Filtrage adapté

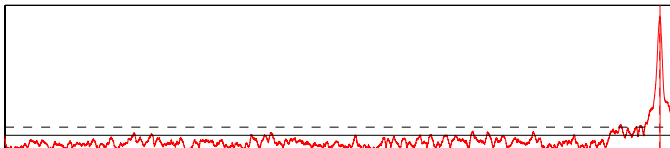
chirp de binaire coalescente + reference pour le filtre adapte



observation bruitée, SNR = -10 dB



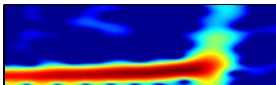
enveloppe de la sortie du filtre adapte



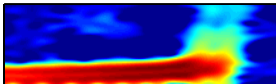


# Estimations

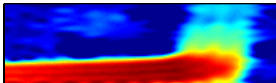
spectro. (M = 1)



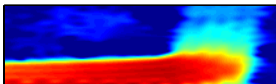
spectro. (M = 2)



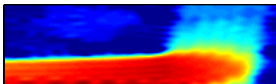
spectro. (M = 3)



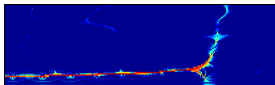
spectro. (M = 4)



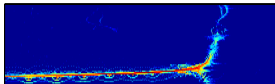
spectro. (M = 5)



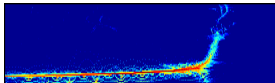
reass. spectro. (M = 1)



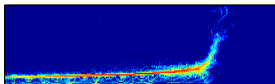
reass. spectro. (M = 2)



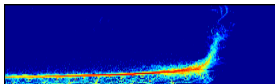
reass. spectro. (M = 3)



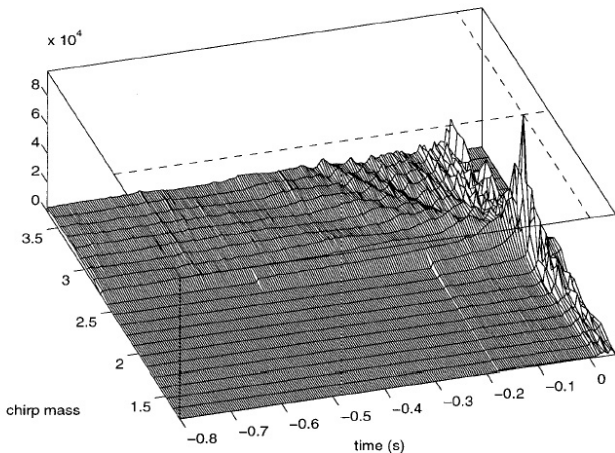
reass. spectro. (M = 4)



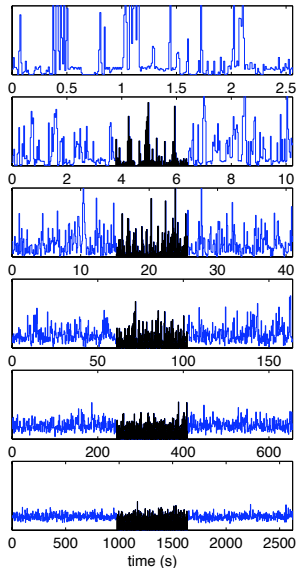
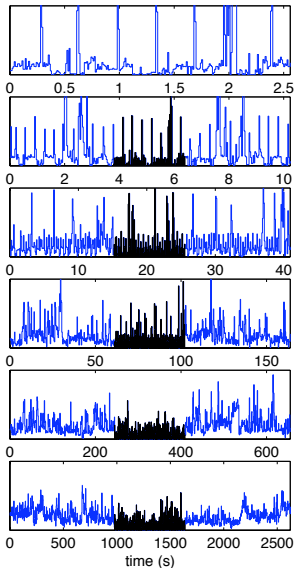
reass. spectro. (M = 5)



# Filtrage adapté TF

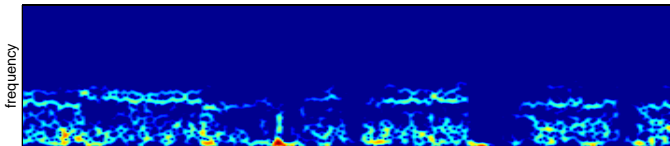


# Données internet

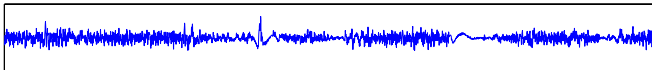
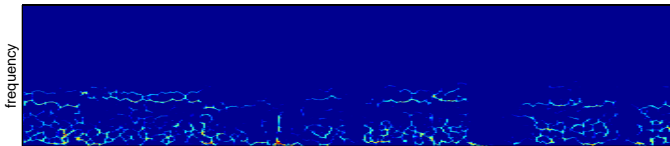


# Données ECG

spectrogram



reassigned spectrogram



time

← retour

# Données VéloV

