

Introduction à l'Audio Numérique

Cours 2 et 3 : Analyse du signal

Julien Pinquier

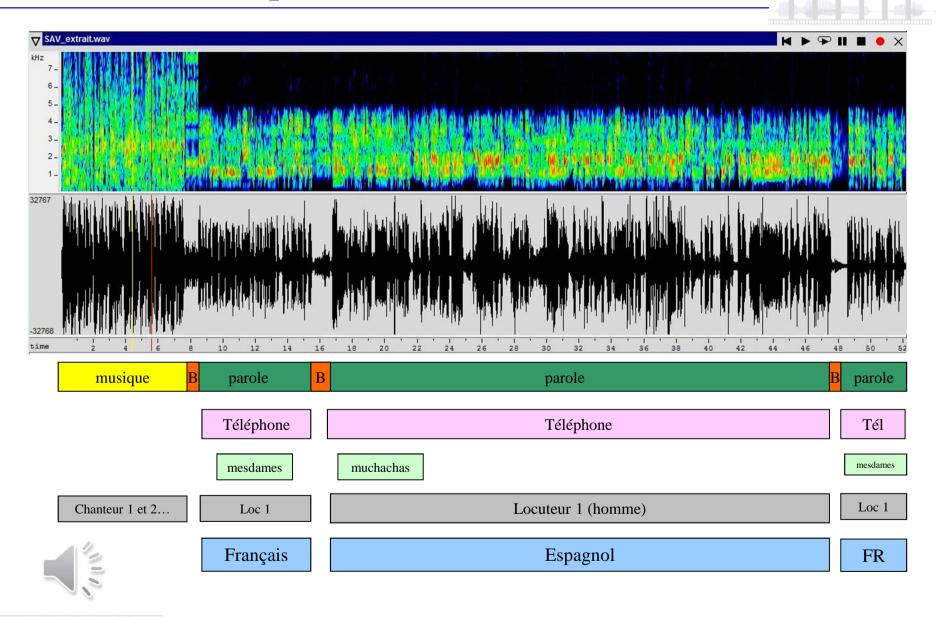


Cours 2 et 3 : plan

- ♦ Introduction
- ♦ Analyse fréquentielle
- ♦ Le cepstre
- → Autres paramètres

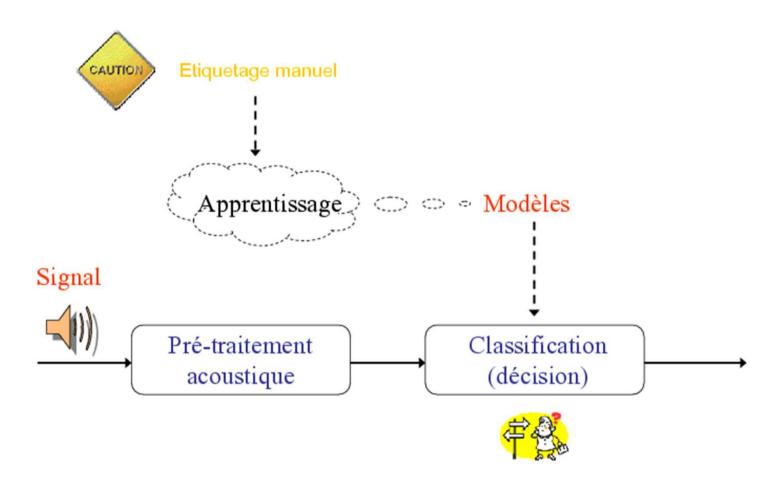


Introduction: que faire avec le son?



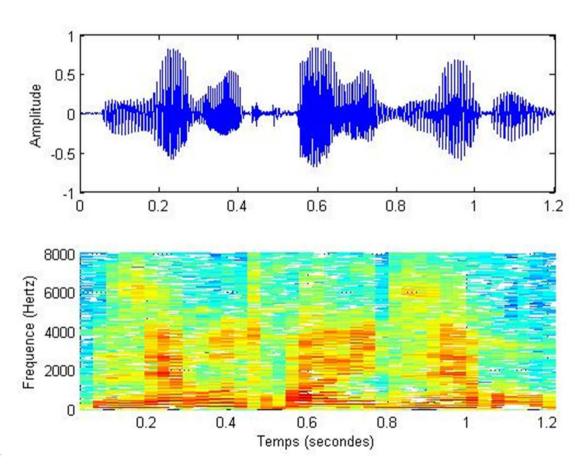
Cours IAN J. Pinqui&

❖ Système classique de reconnaissance des formes





♦ Rappel : signal de parole



→ Pourquoi effectuer une paramétrisation ?

zone voisée / non voisée

• fréquence fondamentale (F_0)

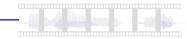
spectre (pour passer par les fréquences)

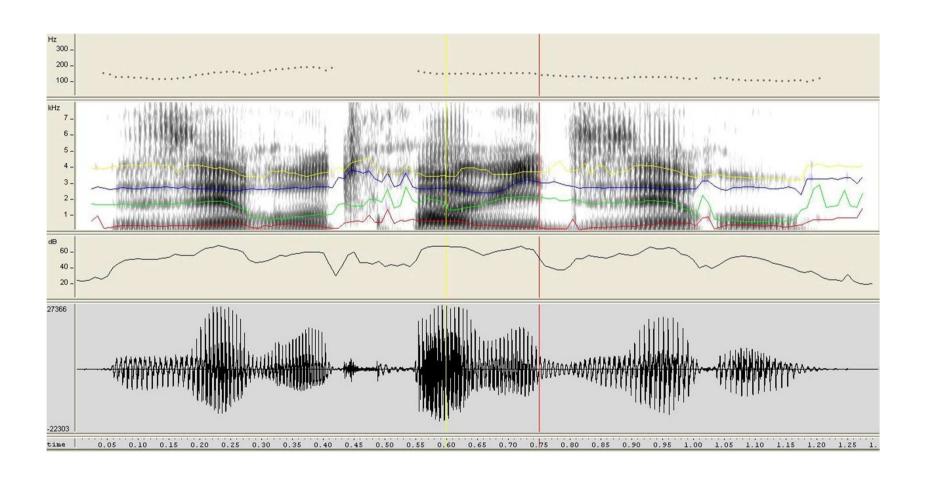




- travailler sur des portions de signal et pas sur l'ensemble
- statistiques à court terme / statistiques à long terme
- fenêtres temporelles de 10 à 30 ms / plusieurs secondes
- Spectre
 Transformée de Fourrier à court terme
 TF Discrète (algorithme TF Rapide)
- Spectrogramme





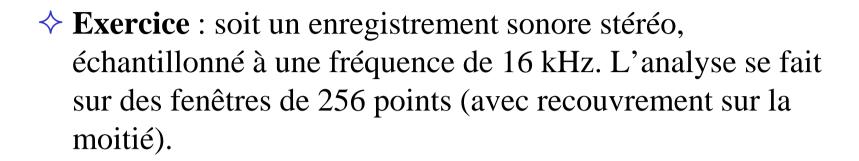


- ♦ Analyse sur une fenêtre glissante
 - Ordre de 20 ms
 - Recouvrement (moitié en général)



- Quelques paramètres
 - Temporels : Energie, ZCR
 - Fréquentiels : issus de la DSP, coefficients spectraux
 - Autre : Mel Frequency Cepstrum Coefficients (MFCC)
 - Etc.





- 1. Quel est le nombre de points capturés par intervalle de temps ?
- 2. Quelle est la durée (en ms) d'une fenêtre d'analyse?
- 3. Quel est le nombre de fenêtres (vecteurs) à traiter pour un fichier de 10 minutes ?



Cours IAN J. Pinquier



1. Quel est le nombre de points capturés par intervalle de temps ?

2. Quelle est la durée (en ms) d'une fenêtre d'analyse ?

3. Quel est le nombre de fenêtres (vecteurs) à traiter pour un fichier de 10 minutes ?



Cours 2 et 3 : plan

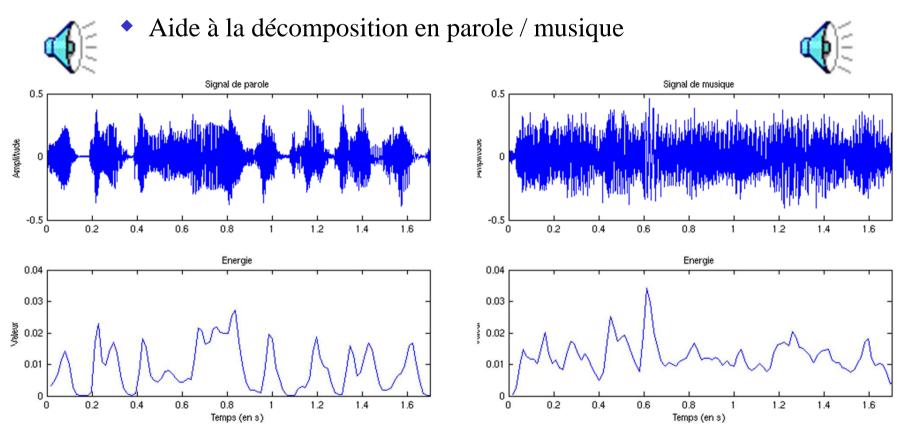
- **♦** Introduction
- ♦ Analyse fréquentielle
- ♦ Le cepstre
- ♦ Autres paramètres



Analyse temporelle



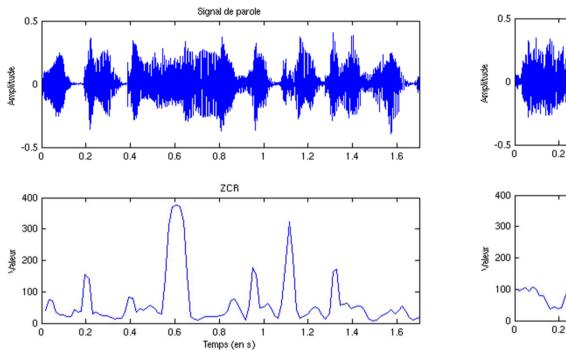
- Discrimination des sons voisés / non-voisés
- Détection de silence

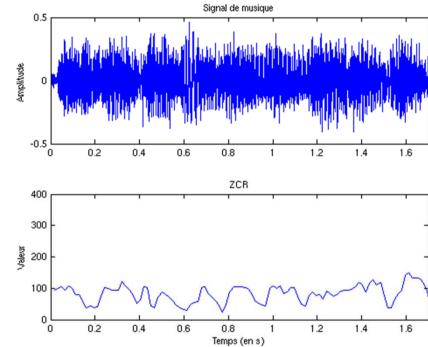


Analyse temporelle

♦ ZCR:

Plus discriminant que l'énergie





Cours 2 et 3 : plan

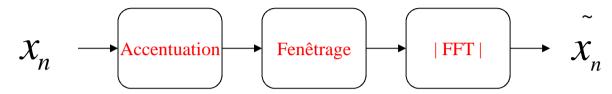
- **♦** Introduction
- ♦ Analyse temporelle
- ♦ Analyse fréquentielle
- ♦ Le cepstre
- ♦ Autres paramètres

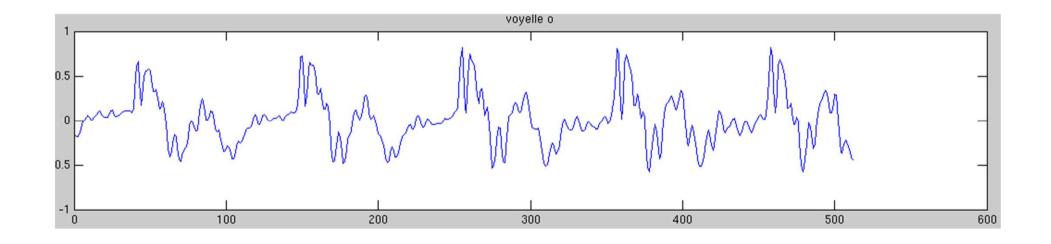


- ♦ Passer dans le domaine fréquentiel : pourquoi et comment ?
- ❖ Fonctionnement du système auditif
 - ◆ l'oreille effectue une analyse spectrale de l'onde acoustique reçue
 - ←→ perçoit la composition fréquentielle des sons (=spectre)

Cours IAN J. Pinquier 17

♦ Spectre





♦ Spectre



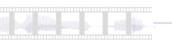
• Signal X_n



♦ Spectre



- Signal X_n
- Préaccentuation des aigus



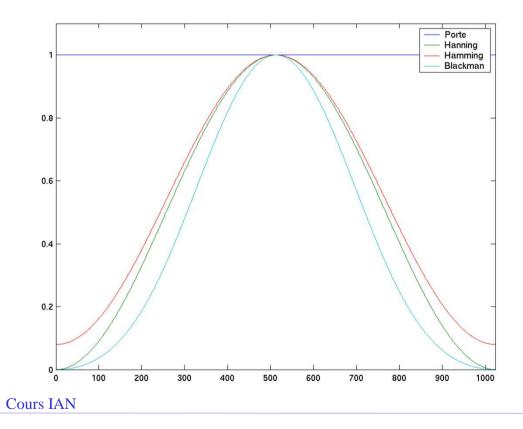
- ♦ Fenêtrage : pourquoi ?
 - Signal quasi-stationnaire sur fenêtres de 10 à 30 ms
 - Pour limiter les effets de bord (réduire les discontinuités)

♦ Analyse sur une fenêtre glissante

♦ Exemples de fenêtres



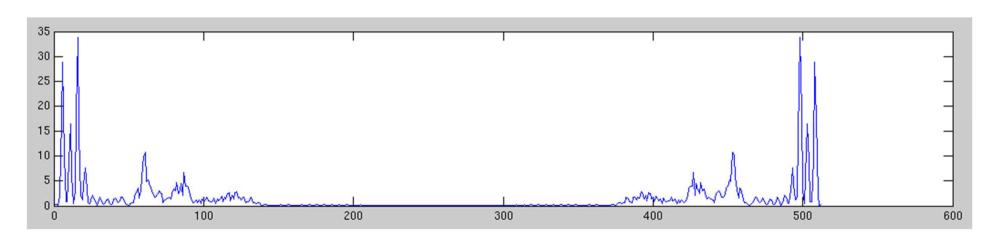
→ Fenêtre de Hamming



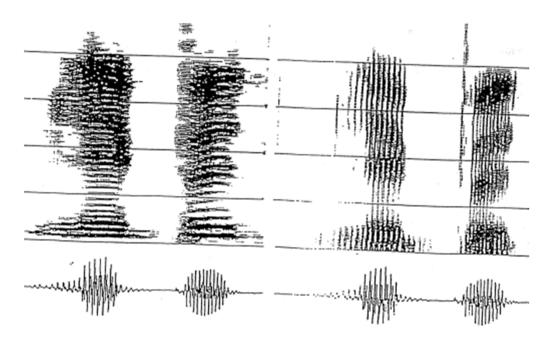
♦ Spectre

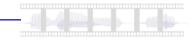


- Signal X_n
- Préaccentuation des aigus
- Fenêtrage de Hamming

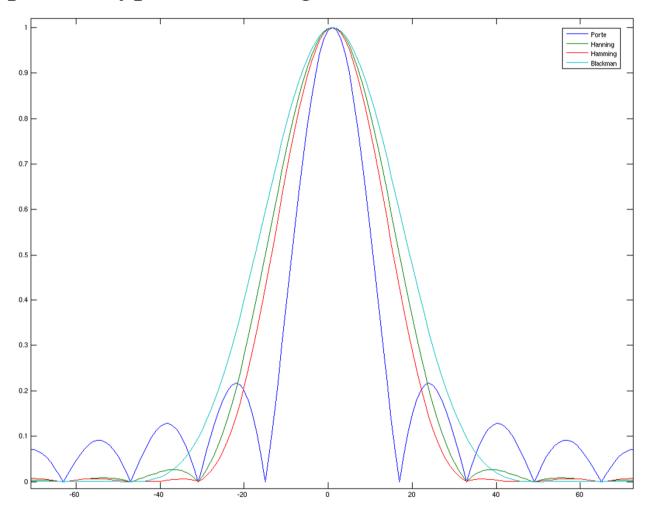


- ❖ Impact de la longueur de la fenêtre d'analyse
 - Bande étroite :
 - Bande large:

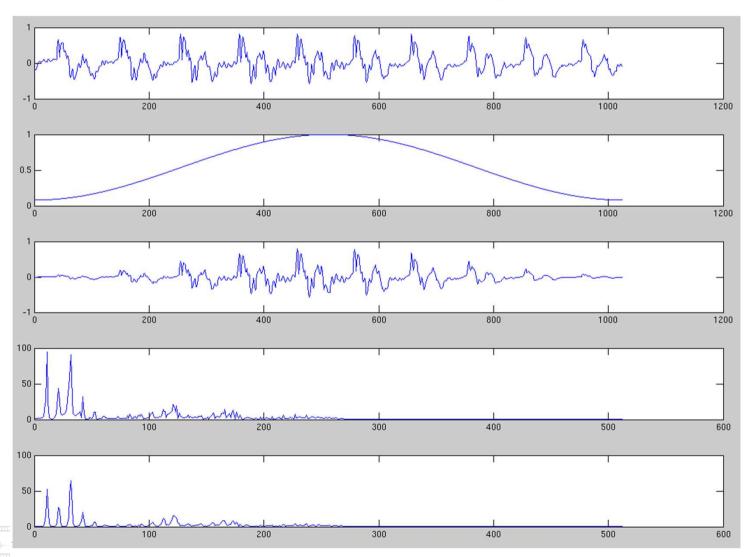




❖ Impact du type de fenêtrage



❖ Impact de la fenêtre de Hamming sur un spectre





- Transformée de Fourier de la fonction d'autocorrélation
- Paramètres de base

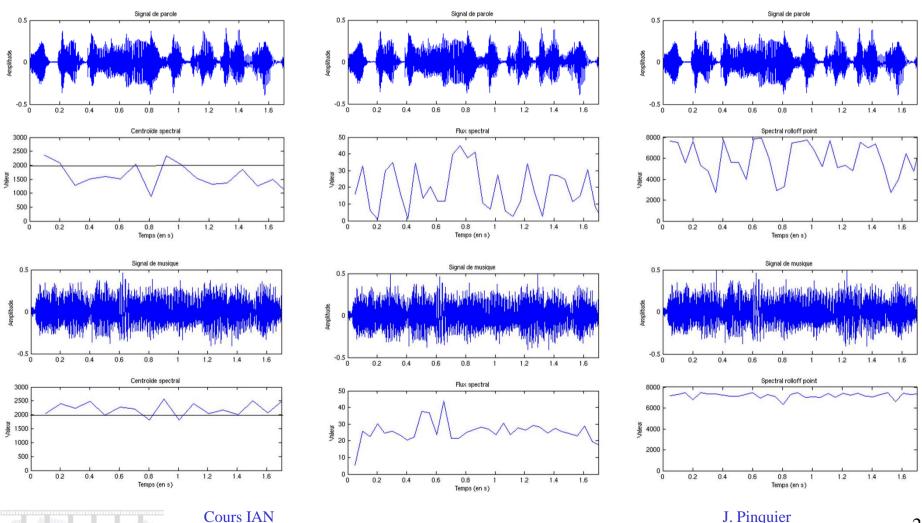
Centroïde spectral (centre de gravité)

Flux spectral (variation du spectre)

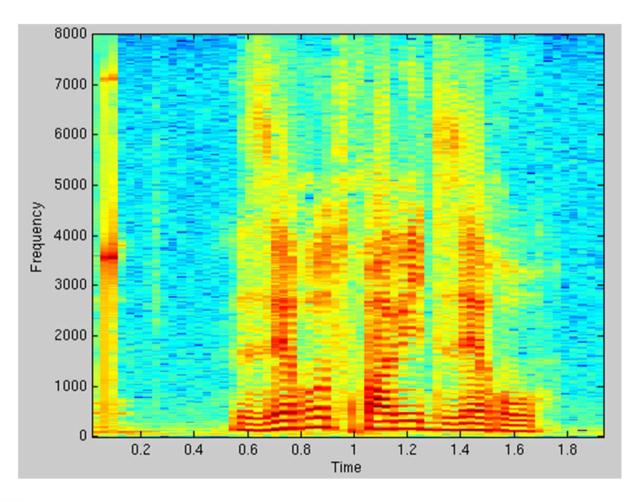
Spectral rolloff point (fréquence de coupure à 95%)

Cours IAN J. Pinquier 27

♦ Application : décomposition parole / musique



♦ Spectrogramme



Cours IAN J. Pinquier 29

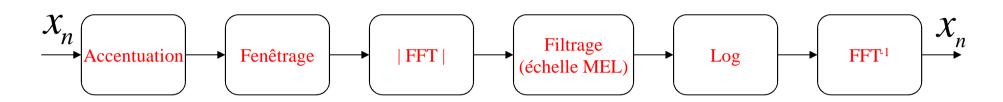
Cours 2 et 3 : plan



- **♦** Introduction
- ♦ Analyse temporelle
- ♦ Analyse fréquentielle
- ♦ Le cepstre
- ♦ Autres paramètres



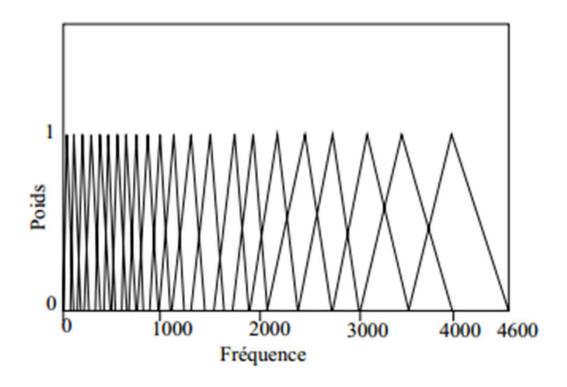
♦ MFCC



- Préaccentuation des aigus
- Fenêtrage de Hamming
- Transformée de Fourier Rapide



♦ Echelle perceptive







33

♦ Echelles perceptives

• Echelle Mel : linéaire en basse fréquence, logarithmique en haute fréquence

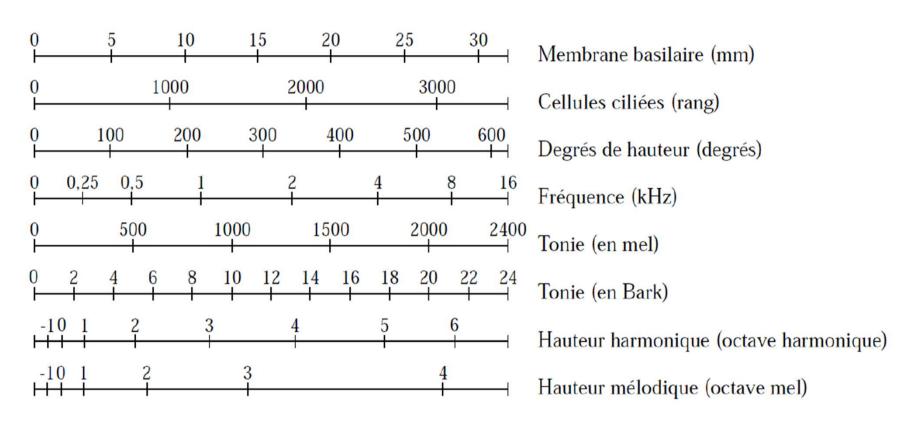
• Echelle Bark:



Cours IAN J. Pinquier



❖ Illustration des échelles perceptives

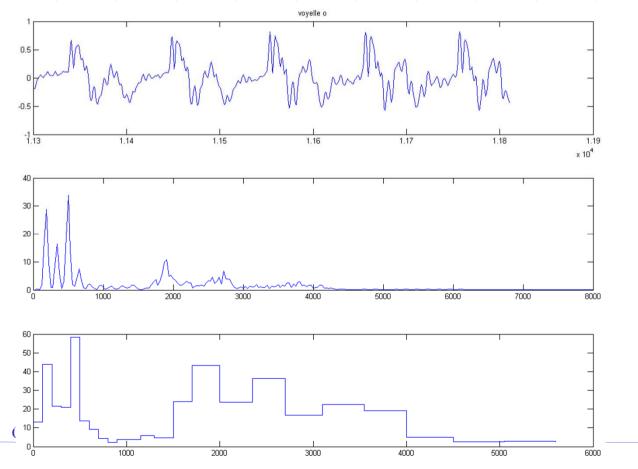


source: Zwicker 1981





- Fréquences de coupure de la pondération triangulaire :
 - 0, 100, 200, 300, 400, 500, 600, 700, 800, 900, 1000, 1150, 1300, 1500, 1700, 2000, 2350, 2700, 3100, 3550, 4000, 4500, 5050, 5600, 6200, 6850, 7500

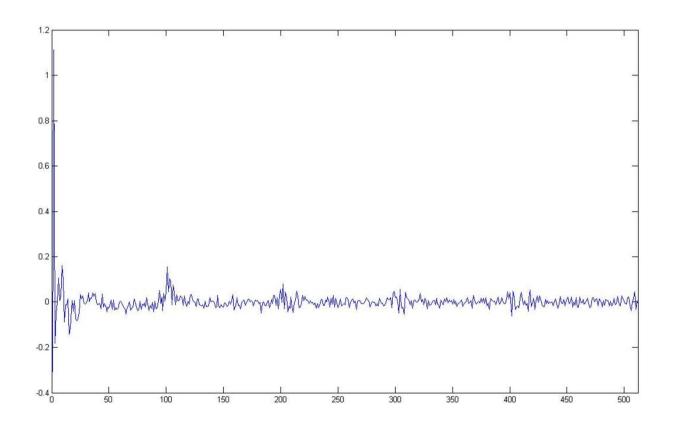




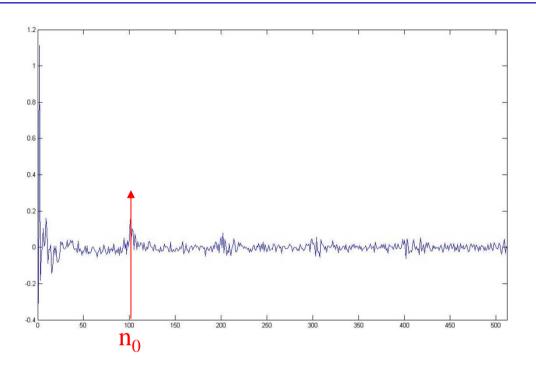
 Déconvolution source/conduit = transformation homomorphique séparer l'excitation du conduit vocal supprimer la fréquence fondamentale (F₀)



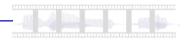






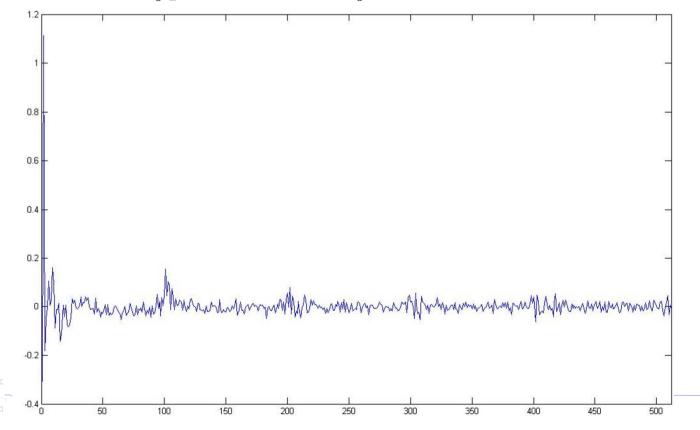






♦ Exercice

- Calculer la F_0 du cepstre ci-dessous sachant que F_e = 16 kHz et que la FFT a été réalisée sur 1024 points (fenêtre d'analyse de 1024 points)
- Homme ou femme?
- Que vaudrait n_0 pour un enfant ($F_0 = 450 \text{ Hz}$) ?





Exercice: solution

• Calculer la F_0 de l'extrait ci-dessous sachant que $F_e = 16$ kHz et que la FFT a été réalisée sur 1024 points (fenêtre d'analyse de 1024 points)

• Homme ou femme?

• Que vaudrait n_0 pour un enfant ($F_0 = 450 \text{ Hz}$) ?



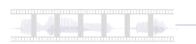
Cours 2 et 3 : plan

- **♦** Introduction
- ♦ Analyse temporelle
- ♦ Analyse fréquentielle
- ♦ Le cepstre
- → Autres paramètres



Autres paramètres

- ❖ Introduction : spécificités de la musique
- ❖ Fréquence fondamentale
- ♦ Constant-Q Transform
- **♦** Chromas



- ❖ Spécificités de la musique : rappels
 - Gamme
 - Octave
 - Quinte
 - Quarte
 - ◆ L'étalon → le « LA3 » : 440 Hz



- ❖ Spécificités de la musique : rappels
 - Oreille humaine
 - Gamme tempérée

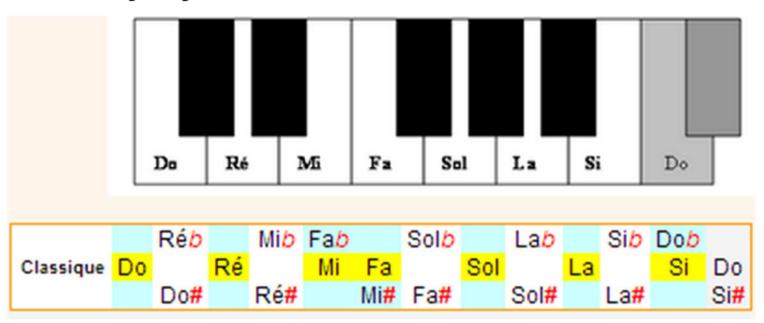
Rapports de fréquences des notes

do	do#	ré	ré#	mi	fa	fa#	sol	sol#	la	la#	si	do
1	21/12	21/6	21/4	2 ^{1/3}	2 ^{5/12}	√2	27/12	2 ^{2/3}	23/4	2 ^{5/6}	2 ^{11/12}	2

		Gar	nme te	mpér	ée					
	Rapport d'une note à									
	Équivalent du physicien									
	Note		F	e						
do ⁷			4186,03			212				
do ⁶			2093,02			211				
do ⁵			1046,51			210				
	ré ⁴			587,33						
do ⁴			523,25			2 ⁹	1,0595			
	si ³			493,88			1,0595			
		si b ³			466,16		1,0595			
	la ³			440,00			1,0594			
		la b ³			415,31		1,0595			
	sol ³			392,00			1,0595			
		fa #3			369,99		1,0594			
	fa ³			349,23			1,0595			
	mi ³			329,63			1,0595			
		mi b ³			311,13		1,0595			
	ré ³			293,66			1,0595			
		do #3			277,18		1,0594			
do ³			261,63			28				
do ²			130,81			2 ⁷				
do ¹			65,41			2 ⁸				
do ⁰			32,70			2 ⁵				
do ⁻¹			16,35			2 ⁴				
do ⁻²			8,15			2 ³				

- ♦ Spécificités de la musique : rappels
 - Nomenclature

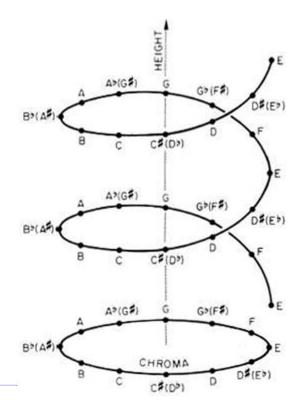
• Exemple : piano



Cours IAN

- ❖ Spécificités de la musique
 - En musique, deux dimensions :

 Représentation sous forme d'hélice Shepard [She64]



- ❖ Spécificités de la musique : lien entre la fréquence F et la note de musique H
 - Fréquence F exprimée en Hertz (Hz) -- échelle linéaire
 - Hauteur perçue H -- échelle logarithmique



- ❖ Spécificités de la musique : variations de fréquence
 - à l'échelle macroscopique : mélodie
 - à l'échelle microscopique :

variations linéaires:

variations périodiques (< 20 Hz):



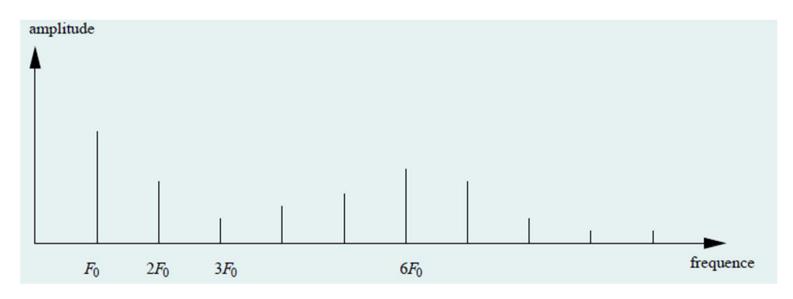
variations périodiques plus rapides : rajout de composants spectraux



- ♦ Spécificités de la musique : spectre
 - fréquences composant le son **régulièrement** espacées

 F_0 : fréquence **fondamentale** (ou première harmonique)

 $k.F_0$: $k^{\text{ème}}$ harmonique



Cours IAN

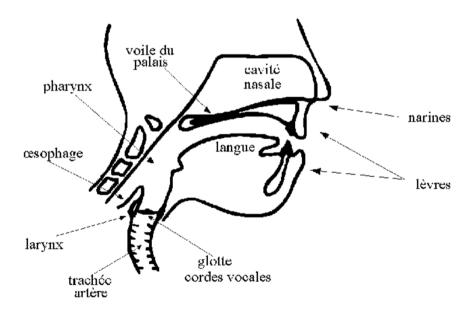
Autres paramètres

- ♦ Introduction : spécificités de la musique
- ❖ Fréquence fondamentale
- ♦ Constant-Q Transform
- **♦** Chromas



♦ Définition

• F_0 : fréquence fondamentale de vibration des cordes vocales



♦ Définition

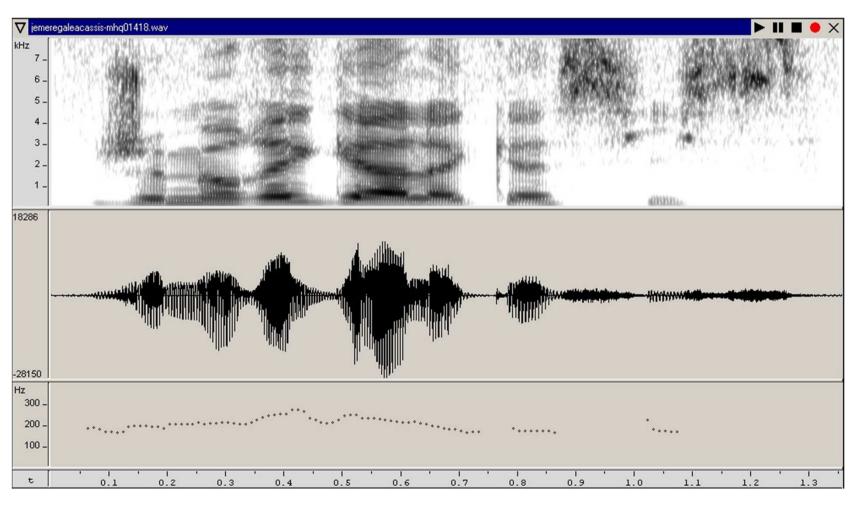
- Correspond à la hauteur de la voix (mélodie)
- Intonation
- Plage de valeur (en Hz):

```
80-250:
```

200-400:

> 400:

♦ Définition



- ♦ Intérêts et fonctions
 - Liée à l'accentuation :

• De structuration

Modale

Expressive



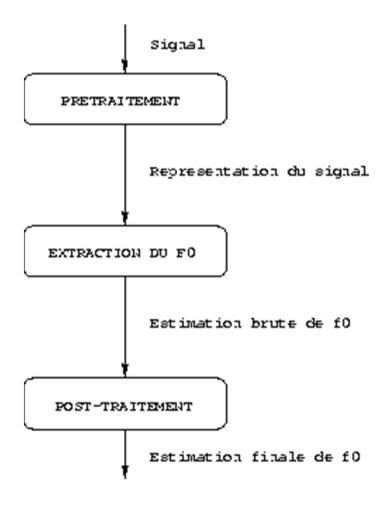
- ♦ Modélisation : Fujisaki [Fujisaki 83]
 - modèle de commande de source vocale
 - hypothèse : les contours mélodiques sont construits à l'aide de 2 types de composantes :

- ♦ Modélisation : ToBI (Tones and Break Indices) [Beckman 94]
 - 2 niveaux de parenthésage
 - Impose une connaissance approfondie de la prosodie de la langue
 - Problème : diffère d'une langue à l'autre



- Étiquettes absolues :
- Étiquettes relatives :

♦ Extraction : principe général



♦ Extraction

Autocorrélation [Hess83]

Algorithme de type « corrélation »

Hypothèse : le signal est stationnaire

♦ Extraction

◆ Fonction de distance (AMDF) [Miller et Weibel 56] critère de variation d'amplitude à court terme (Average Magnitude Difference Function)

Ambiguïté entre pics T0, 2*T0... atténuée par la non stationnarité du signal

Résiste aux erreurs grossières

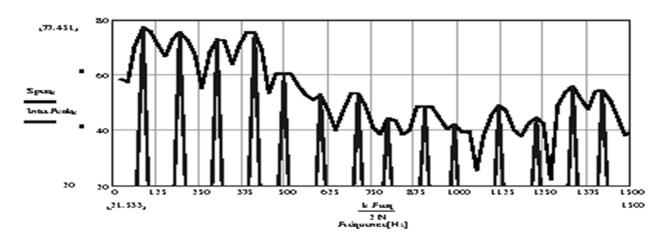
Rapidité de calcul



♦ Extraction

Peigne spectral [Martin81]

intercorrélation entre le spectre S du signal et un « peigne »





Méthodes combinatoires

combiner différentes approches pour augmenter les performances globales du système d'extraction

système de combinaison de MES SignAIX

approche basée sur la corrélation des différents candidats avec une fenêtre triangulaire [Soquet 94]



♦ Références

- [Fujisaki 83] Modelling the dynamic characteristics of voice fundamental frequency with applications to analysis and synthesis of intonation, Working Group on Intonation
- [Beckman 94] Guidelines for ToBI Labelling.
- [Hirst 93] Multi-lingual modelling of intonation patterns, Workshop on prosody
- [Hess 83] Pitch determination of speech signals, Springer, 1983
- [Miller et Weibel 56] Mesurements of the fundamental frequency of a speech using a delay line, JASA 28(A)
- [Martin 81] Extraction de la fréquence fondamentale par intercorrélation avec une fonction peigne, XXIIe JEP
- [Soquet 94] Approche coopérative de l'extraction de la fréquence fondamentale, XXe JEP





- ♦ Liens vers programmes classiques
 - MES SignAix
 http://www.lpl.univ-aix.fr/ext/projects/mes_signaix.htm/
 - Snack/Wavesurfer
 http://www.speech.kth.se/wavesurfer/
 - Praathttp://www.fon.hum.uva.nl/praat/
 - Modélisation automatique de la fréquence fondamentale F0 (MOMEL)

http://www.icp.inpg.fr/~rolland/my_work/momel_french.html

Snorri/WinSnorri

http://www.loria.fr/~laprie/



- ❖ Limite : la polyphonie (plusieurs notes jouées en même temps)
 - Les méthodes précédentes sont dédiées à la monophonie
 - Problème lié à la séparation de sources
 - Problème très difficile
 Sources sonores variées
 Intervalle de notes possibles important
 Musique : présence de batterie, de bruit
 - Prise en compte du contexte tonal local

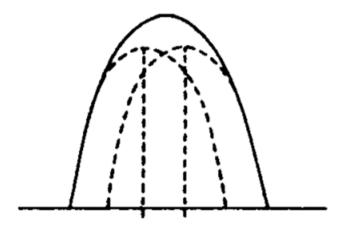
Autres paramètres

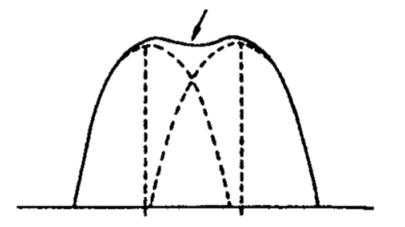
- ♦ Introduction : spécificités de la musique
- ♦ Fréquence fondamentale
- ♦ Constant-Q Transform
- **♦** Chromas



- ❖ Signal de musique : choix de la fenêtre d'analyse est prépondérant !
 - Fenêtre courte (bonne résolution temporelle)

Fenêtre grande





♦ Illustration

- Soit un signal de musique avec 2 sinusoïdes de fréquences f_1 et f_2 qui correspondent à 2 notes adjacentes
- Notons $\Delta f = f_2 f_1$
- Pour la musique occidentale (échelle logarithmique), les fréquences correspondant à 2 notes adjacentes sont d'autant plus proches que l'on se rapproche des basses fréquences
- 2 notes adjacentes (correspondant à un demi-ton) sont séparées par
 6 % de la fréquence de la note la plus basse



- ❖ Solution : analyse fréquentielle multi-résolution
 - Résoudre le dilemme résolution temps/fréquence
 - FFT (transformée en résolution fixe)

Analyse fréquentielle multi-résolution



- ❖ Transformée en constante Q (Constant-Q Transform CQT)
 - Proposée par Brown en 1991
 - Canaux fréquentiels pas linéairement espacés (comme FFT)
 MAIS géométriquement espacés :

Résolution temporelle augmente avec la fréquence

- ❖ Transformée en constante Q (Constant-Q Transform CQT)
 - Formule :

avec:

- X(k) la k^{ième} composante de la CQT,
- x(n) le signal,
- w(n, k) la fenêtre d'analyse

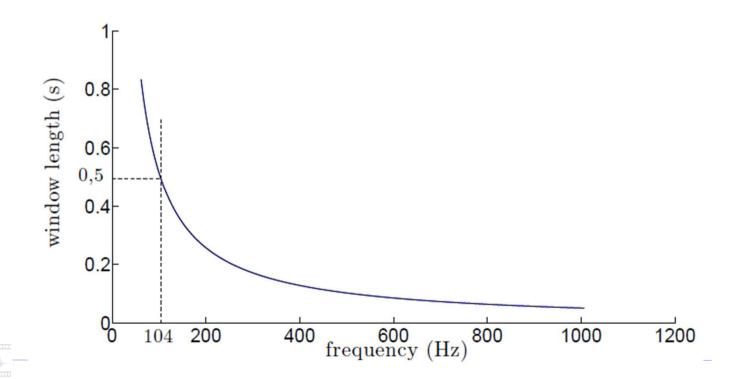
La longueur de w(n, k) à la fréquence f_k est :



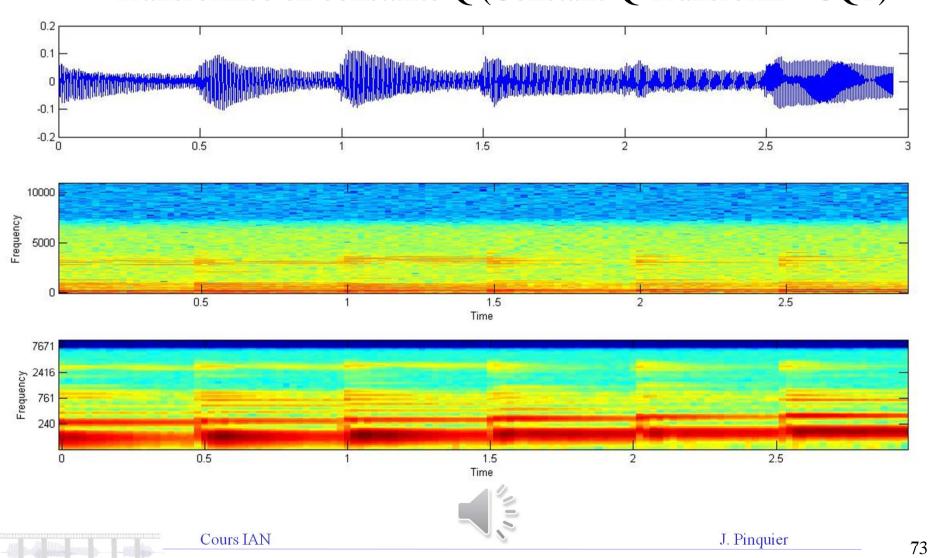
❖ Transformée en constante Q (Constant-Q Transform – CQT)

Illustration

Taille de la fenêtre *N* (en secondes) en fonction de la fréquence (en Hertz) pour un espacement d'un demi-ton



❖ Transformée en constante Q (Constant-Q Transform – CQT)



Autres paramètres

- ♦ Introduction : spécificités de la musique
- ♦ Fréquence fondamentale
- ♦ Constant-Q Transform
- **♦** Chromas



♦ Présentation

- Les chromas ou chroma vector ou Pitch Class Profile (PCP)
- Les paramètres « rois » pour l'analyse de la musique !

♦ Intérêt

- Représenter l'importance de chacune des 12 notes de la gamme dans un accord donné
- Il s'agit d'une représentation spectrale particulière, en dimension 12, issue de la proposition du psychologiste Shepard [She64]

♦ Méthode

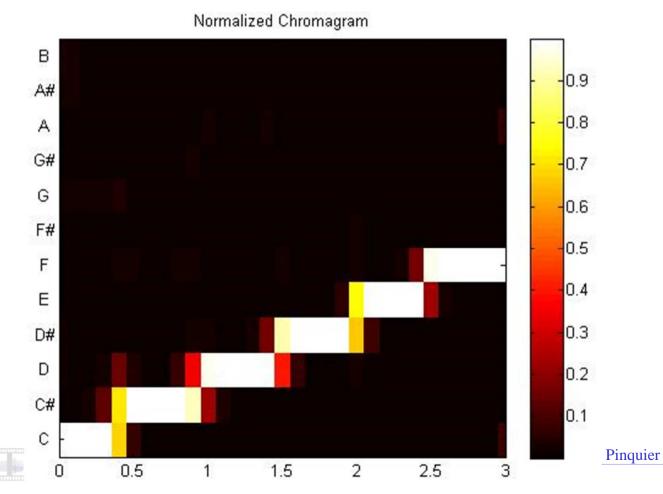
◆ Le spectre est divisé en 12 classes (12 demi-tons de la gamme)

Intensité des 12 demi-tons

Vecteur de chromas (12 dimensions)

Normalisation possible

- ♦ Chromagram (ou spectre de chroma)
 - Affichage compact de la représentation spectrale (FFT ou CQT)
 - Exemple sur la gamme



- ♦ Chromagram (ou spectre de chroma)
 - Exemple sur un morceau des Beatles

