

Limites de l'analyse de Fourier – Introduction aux ondelettes

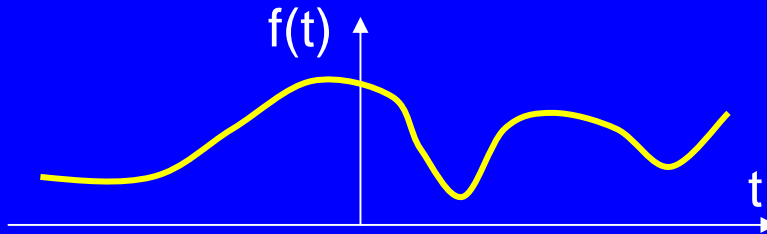
1. Ondelettes Historique

- 1807 : Fourier – fonctions sinusoïdales
- 1909 : Haar – 1ère ondelettes orthogonale – duale de Fourier
- 1946 : D. Gabor
- 1960 – 1980 : Calderon, Coifmann, Carlson, Weiss ...
- 1977 : Esteban et Galland – invention des QMF
- 1983 : Morlet invente la première application des ondelettes
- 1986 : Y. Meyer découvre la première ondelette orthogonale
- 1987 : Battle et Lemarié construisent une base d'ondelettes à partir de splines
- 1989 : S. Mallat publie un algorithme rapide
- 1989 : I. Daubechies propose des ondelettes orthogonales à support compact
- 1990 : les ondelettes bi-orthogonales sont introduites
- 1992 : S. Mallat propose une analyse multi-échelle des signaux
- **1989 – 1992 : ELF, MATRA, BELL s'intéressent aux ondelettes pour la compression de données.**

2. Rappels sur l'analyse fréquentielle

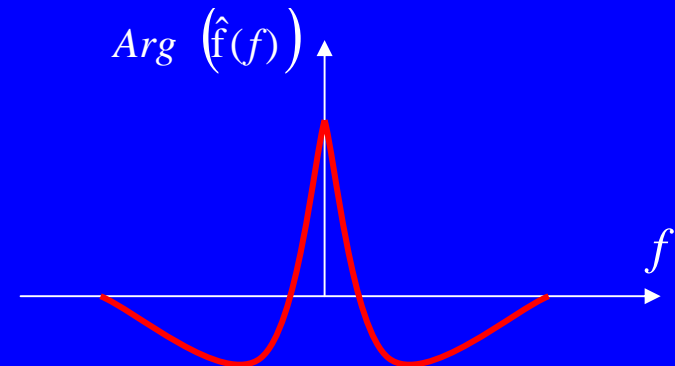
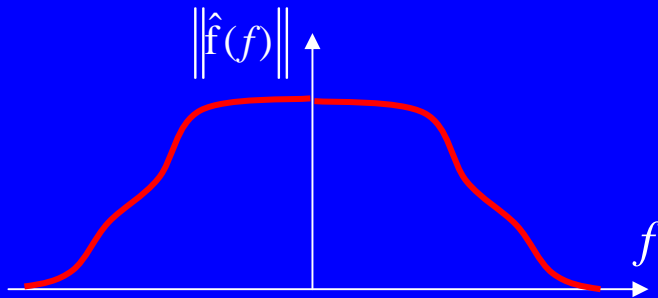
Classiquement 2 espaces de représentation d'un signal $f(t)$ ou $f(x)$

a. en fonction du temps ou de l'espace



b. en fonction de la fréquence

$f(t)$ est décrit par une somme de fonctions sinus et cosinus



La transformée de Fourier permet le passage de l'espace temporel à l'espace fréquentiel

Si $f(t)$ est apériodique

$$\begin{cases} \hat{f}(f) = \langle f, e^{2\pi jft} \rangle = \int_{-\infty}^{+\infty} f(t) e^{-2\pi jft} dt \\ f(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} \hat{f}(f) e^{2\pi jft} df \end{cases}$$

Si $f(t)$ est périodique de période $T=1$

$$\begin{cases} f(t) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} \langle f_1, e^{2\pi jfnt} \rangle e^{2\pi jfnt}, \quad n \in \mathbb{Z} \\ \langle f_1, e^{2\pi jfnt} \rangle = \int_a^{a+1} f(t) e^{-2\pi jfnt} dt = c_n \end{cases}$$

$$\text{Si } f(t) \in L_{2loc} \quad \int_a^{a+1} |f(t)|^2 dt = \sum_{i=-\infty}^{\infty} |c_i|^2 < \infty$$

Remarques sur l'analyse de Fourier

1. Dans le cas périodique

$$\left\| f(t) - \sum_{n=-N}^N c_n e^{2\pi j f n} \right\| \text{minimum pour } N \text{ donné}$$

- L'échantillonnage à l'aide de la série de Fourier est optimal
- Ceci n'est vrai que pour les signaux périodiques, dans tous les autres cas la transformée en ondelettes sera meilleure
- Attention à l'ordre de coefficients c_n
- Application pratique en compression de données sous la forme DCT

2. La taille de \hat{f} pour f grand est liée à la régularité de f

$$\hat{f}'(f) = 2\pi j f \cdot \hat{f}(f)$$

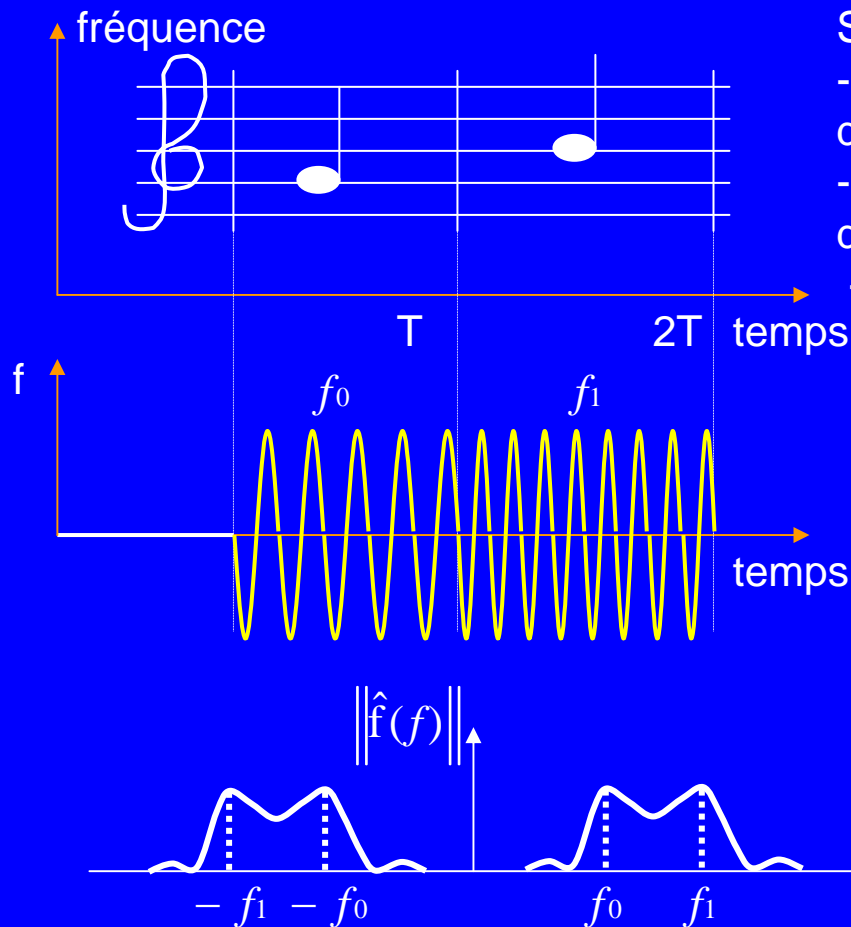
Une discontinuité isolée perturbe grandement $\hat{f}(f)$

3. Limites de l'analyse de Fourier

Elles sont dues à l'emploi de fonctions sinus-cosinus qui oscillent de :

$$-\infty \text{ à } +\infty$$

Exemple de la musique



Sur ce signal les informations intéressantes sont :

- de 0 à T présence d'une sinusoïde de fréquence f_0 d'amplitude A_0 et de phase P_0
- de T à $2T$ présence d'une sinusoïde de fréquence f_1 d'amplitude A_1 et de phase P_1
- Ailleurs : le silence, le signal est nul

L'analyse de Fourier ne permet pas de retrouver facilement ces informations

- Le spectre est diffus A_i, f_i, P_i ??
- L'ordre des notes est perdu

$$-f(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} \hat{f}(f) e^{2\pi jft} df \equiv 0 \quad \forall t \in]-\infty, T[\cup]T, \infty[$$

- «Pour réaliser ceci on a besoin de sinusoides à des fréquences qui n'existent pas dans la portion de signal $[0, 2T]$ »
- L'interprétation de \hat{f} est donc faussée par la portion de signal qui est nulle
- Ce phénomène est d'autant plus marqué que le signal est bref

Solution : « Il faudrait une transformée de Fourier localisée qui tienne compte de la position temporelle des événements.

3. Représentation temps-fréquence

Elle est obtenue à l'aide d'une fonction fenêtre que l'on fait glisser le long de l'axe des temps.

$$g_t = g(t - u) : g_t \text{ est concentrée autour de } t$$

Dans ce cas l'analyse devient

$$f_g(f, u) = \int_{-\infty}^{+\infty} g(t-u) f(t) e^{-2\pi jft} dt \quad f(t) \in L_2(R)$$

➡ Mesure locale autour de u de l'amplitude de la composante à la fréquence f

g est généralement une fonction paire et d'énergie concentrée dans les basses fréquences

$$\text{Supposons : } \int_{-\infty}^{+\infty} |g(t)|^2 dt = 1$$

$$\text{Soit } g_{f_0, u_0}(t) = g(t - u_0) e^{2\pi j f_0 t}$$

$$\text{Alors } f_g(f, u) = \langle f(t), g_{f, u}(t) \rangle$$

$$\hat{g}_{f_0, u_0}(f) = \hat{g}(f - f_0) e^{-2\pi j f u_0}$$

Le produit scalaire se conserve dans $L_2(\mathbb{R})$

$$\langle f, g \rangle = \langle \hat{f}, \hat{g} \rangle \quad (\text{Parseval})$$

$$f_g(f_0, u_0) = \underbrace{\int_{-\infty}^{+\infty} f(t) \overline{g}_{f_0, u_0}(t) dt}_{\text{Localisation temporelle autour de } u_0} = \underbrace{\int_{-\infty}^{+\infty} \hat{f}(f) \overline{\hat{g}}_{f_0, u_0}(f) df}_{\text{Localisation fréquentielle autour de } f_0}$$

Quelle est la qualité de cette double localisation

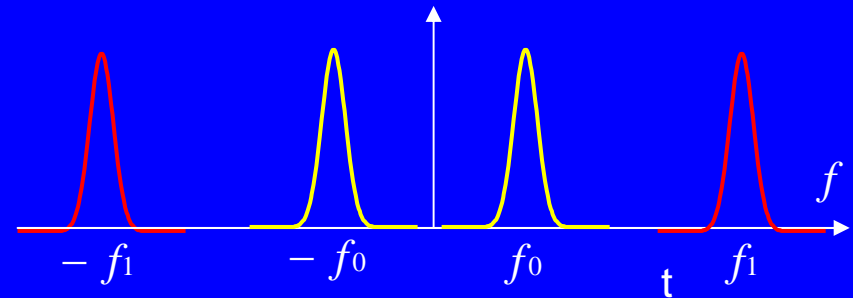
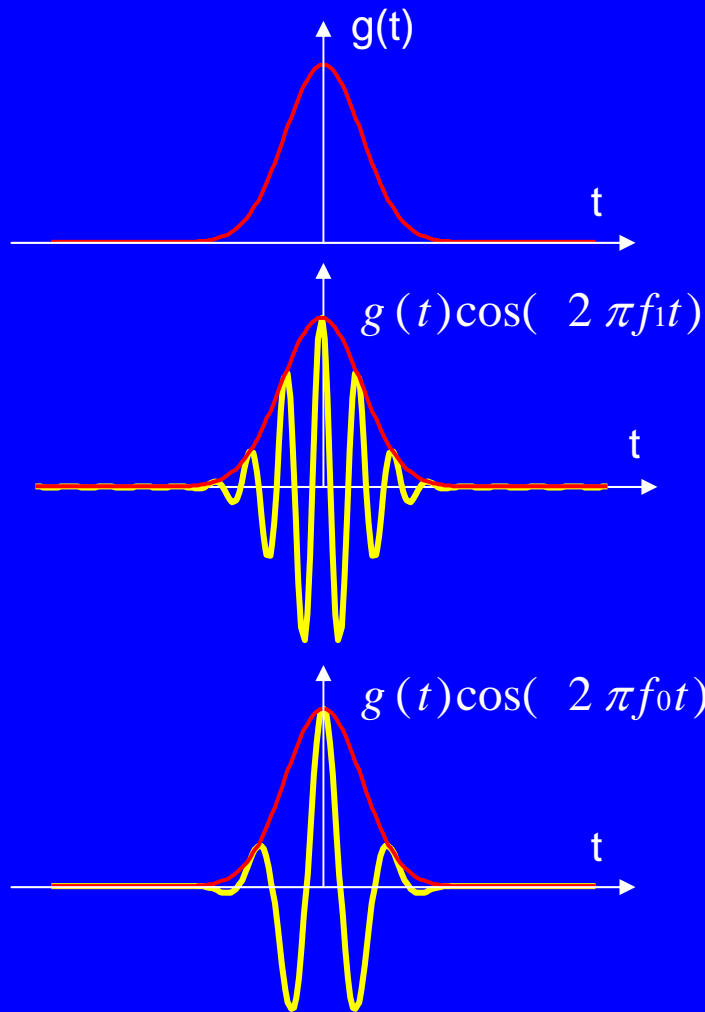
Étalement de g et \hat{g}

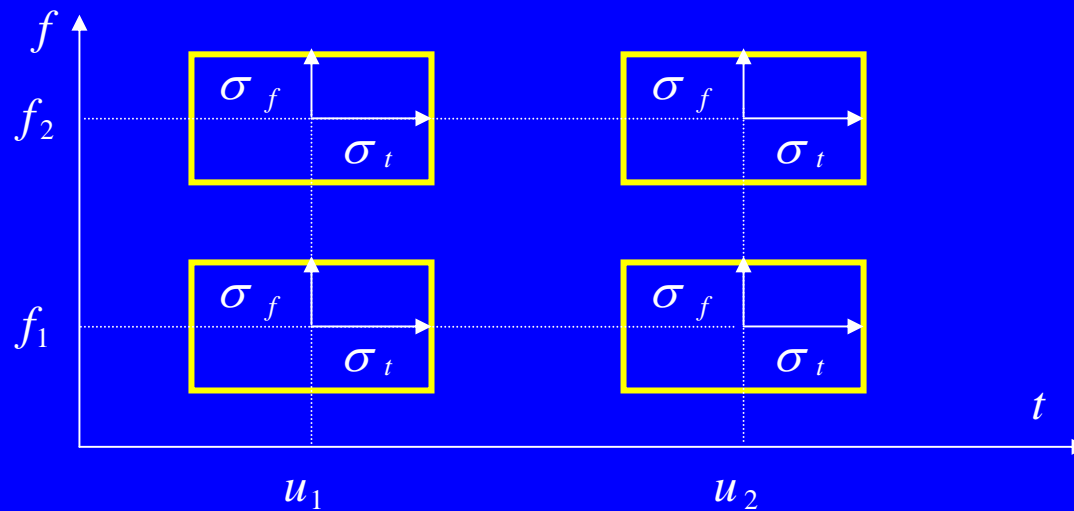
Principe d'incertitude

$$\sigma_u^2 = \frac{\int_{-\infty}^{+\infty} t^2 |g(t)|^2 dt}{\int_{-\infty}^{+\infty} |g(t)|^2 dt} \quad \sigma_f^2 = \frac{\int_{-\infty}^{+\infty} f^2 |\hat{g}(f)|^2 df}{\int_{-\infty}^{+\infty} |\hat{g}(f)|^2 df}$$

$$\Rightarrow \sigma_f \cdot \sigma_t \geq \frac{1}{4 \cdot \pi}$$

Pour g : gaussienne $\sigma_f \cdot \sigma_t = \frac{1}{4 \cdot \pi} \Rightarrow$ Filtrage de Gabor (1946)

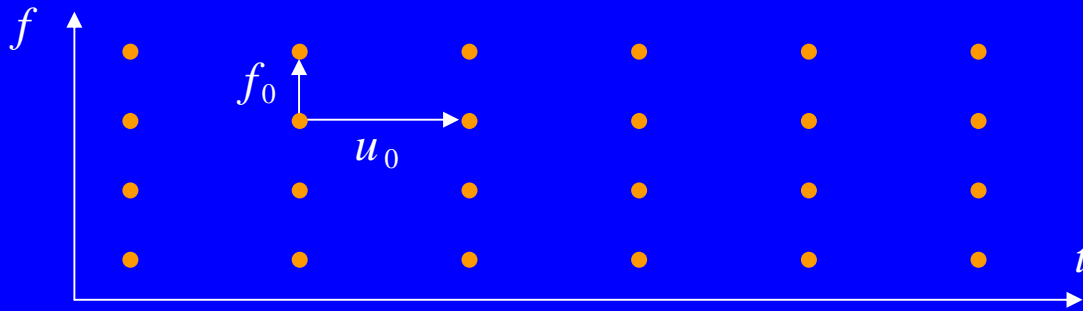




La fonction $f(t)$ peut être reconstruite à partir de : $f_g(f, u)$

$$f(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f_g(f, u) g(u - t) e^{2\pi f t} df du$$

Cette analyse temps-fréquence est sans doute redondante. On peut tenter de réduire la masse de calcul en échantillonnant l'espace fréquentiel et temporel.



u_0 : Période d'échantillonnage temporelle
 f_0 : Période d'échantillonnage fréquentielle

On définit alors la version discrète :

$$f_{gd}(m, n) = f_g(mf_0, nu_0) = \int_{-\infty}^{+\infty} g(t - nu_0) f(t) e^{-2\pi jmf_0 t} dt$$

Si $f(t) \in L_2(R)$

$$L_2(R) \rightarrow L_2(Z^2)$$

Question : $L_2(Z^2) \xrightarrow{?????} L_2(R)$

Réponse : I. Daubechies (1989)

- il faut choisir correctement g
- Il faut $f_0 \cdot u_0 < 1$

Si $f_0 \cdot u_0 < 1 \rightarrow$ redondance

Si $f_0 \cdot u_0 \geq 1 \rightarrow$ délocalisation

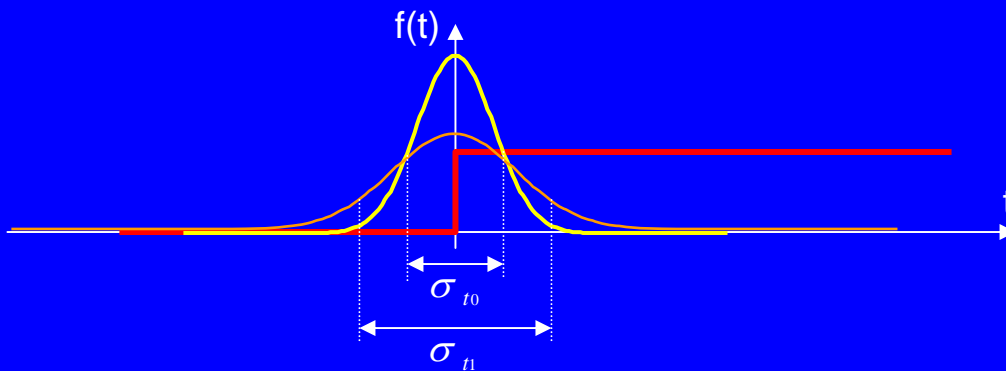
$$\sigma_f \text{ ou } \sigma_t \rightarrow \infty$$

Limites des fenêtres de Fourier

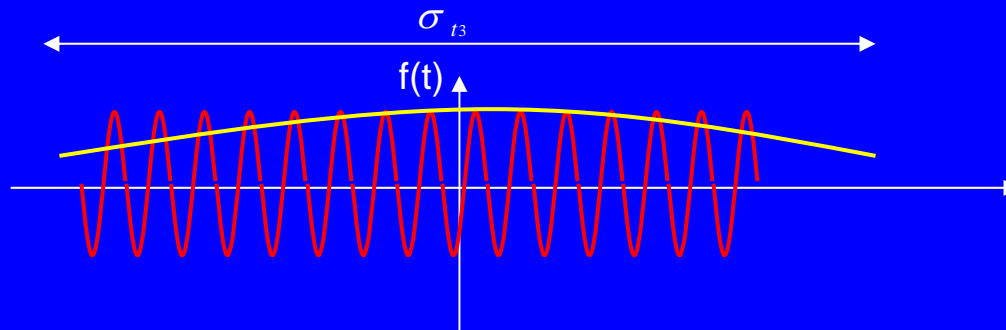
1. Redondance ou délocalisation ...
2. g fixé $\Rightarrow \sigma_f$ et σ_t fixés

Si un signal a des singularités ou des fréquences inférieures
à σ_t et σ_f

\Rightarrow Impossible de l'analyser correctement



σ_t doit être petit donc σ_f grand



σ_t doit être grand donc σ_f petit

Solution : rendre σ_t σ_f
Variables \Rightarrow ONDELETTES