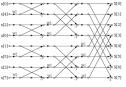
## Traitement numérique du signal Chapitre 2: Transformée de Fourier discrète

Christophe Tilmant (tilmant@isima.fr)

LASMEA/ISIMA - Université Blaise Pascal

ISIMA ZZ2 F1-F5 2009-2010



## Définitions et Propriétés Rappels

#### Définition

La transformée de Fourier des signaux numériques est définie par :

$$X(f) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x [k] exp(-j2\pi f k)$$

avec  $f \in \mathbb{R}$  et X(f) périodique de période 1. La transformée de Fourier inverse est définie par

$$x[k] = \int_{-1/2}^{1/2} X(f) exp(j2\pi nf) df$$

# Définitions et Propriétés Rappels

#### Remarque : 2 difficultés

- Ici on a définit X(f) où f est une variable continue : Imcompatible avec un système numérique (ordinateur);
- Nombre infini d'échantillons du signal x[n].

#### Solutions

- Remplacer la variable continue f par une variable discrète;
- Limiter la durée du signal x[n].

⇒La Transformée de Fourier Discrète (TFD)



# Définitions et Propriétés Rappels

#### Remarque : 2 difficultés

- Ici on a définit X(f) où f est une variable continue : Imcompatible avec un système numérique (ordinateur);
- Nombre infini d'échantillons du signal x[n].

#### Solutions

- Remplacer la variable continue f par une variable discrète;
- Limiter la durée du signal x[n].

⇒La Transformée de Fourier Discrète (TFD)



# Définitions et Propriétés Rappels

#### Remarque : 2 difficultés

- Ici on a définit X(f) où f est une variable continue : Imcompatible avec un système numérique (ordinateur);
- Nombre infini d'échantillons du signal x[n].

#### Solutions

- Remplacer la variable continue f par une variable discrète;
- Limiter la durée du signal x[n].

⇒La Transformée de Fourier Discrète (TFD)



### Remplace la variable continue f par une variable discréte k :

$$f=k\Delta f \text{ avec } k\in\mathbb{N}$$

Comme X(f) est périodique, il suffit de discrétiser sur une seule période. On peut diviser une période en K incréments.

$$\Delta f = 1/K$$

Si l'on choisit la période qui va de -1/2 à 1/2, les K valeurs de la variable discréte k sont :

$$k = -N/2, ..., N/2 - 1$$



Remplace la variable continue f par une variable discréte k:

$$f=k\Delta f \text{ avec } k\in\mathbb{N}$$

Comme X(f) est périodique, il suffit de discrétiser sur une seule période. On peut diviser une période en K incréments.

$$\Delta f = 1/K$$

Si l'on choisit la période qui va de -1/2 à 1/2, les K valeurs de la variable discréte k sont :

$$k = -N/2, ..., N/2 - 1$$

Remplace la variable continue f par une variable discréte k :

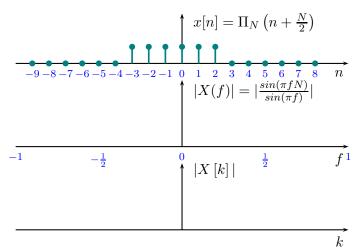
$$f = k\Delta f$$
 avec  $k \in \mathbb{N}$ 

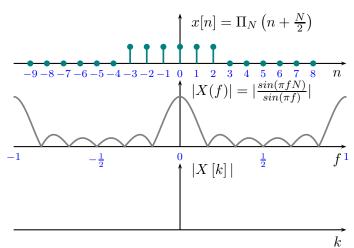
Comme X(f) est périodique, il suffit de discrétiser sur une seule période. On peut diviser une période en K incréments.

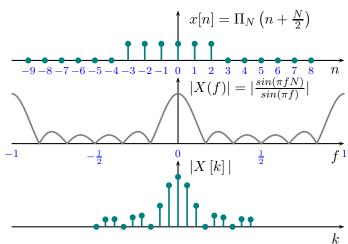
$$\Delta f = 1/K$$

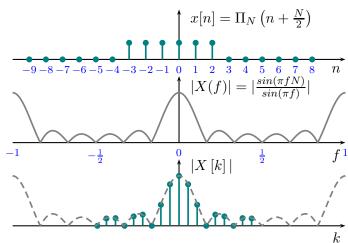
Si l'on choisit la période qui va de -1/2 à 1/2, les K valeurs de la variable discréte k sont :

$$k = -N/2, ..., N/2 - 1$$









Ayant discrétisé  $X(f),\$ la transformée de Fourier inverse est approximée par :

$$\tilde{x}[n] = \frac{1}{K} \sum_{k=-K/2}^{K/2-1} X[k] \exp(j2\pi \frac{nk}{K})$$

 $\mathrm{d'où}\ x\left[n\right]\cong\tilde{x}\left[n\right]$ 

## $x[n] = \tilde{x}[n]$ ?

⇒Il faut déterminer la qualité de cette approximation et chercher dans quelles conditions elle devient une égalité

Ayant discrétisé X(f), la transformée de Fourier inverse est approximée par :

$$\tilde{x}[n] = \frac{1}{K} \sum_{k=-K/2}^{K/2-1} X[k] \exp(j2\pi \frac{nk}{K})$$

 $\mathrm{d'où}\ x\left[n\right]\cong\tilde{x}\left[n\right]$ 

$$x[n] = \tilde{x}[n]$$
?

⇒Il faut déterminer la qualité de cette approximation et chercher dans quelles conditions elle devient une égalité



$$\tilde{x}\left[n\right] = \frac{1}{K} \sum_{k=-K/2}^{K/2-1} \underbrace{\left[\sum_{l=-\infty}^{+\infty} x\left[l\right] exp(-j2\pi \frac{k}{K}l)\right]}_{X[k]} exp(j2\pi \frac{nk}{K})$$

 $ilde{x}\left[n
ight]$  répétition périodique de période K du signal  $x\left[n
ight]$ 

$$\forall n \in \mathbb{N} \ \tilde{x}[n] = \sum_{i=-\infty}^{+\infty} x[iK+n]$$

$$\begin{split} \tilde{x}\left[n\right] &= \frac{1}{K} \sum_{k=-K/2}^{K/2-1} \underbrace{\left[\sum_{l=-\infty}^{+\infty} x\left[l\right] exp(-j2\pi \frac{k}{K}l)\right]}_{X[k]} exp(j2\pi \frac{nk}{K}) \\ \tilde{x}\left[n\right] &= \sum_{l=-\infty}^{+\infty} x\left[l\right] \underbrace{\left[\frac{1}{K} \sum_{k=-K/2}^{K/2-1} exp(-j2\pi \frac{(l-n)k}{K})\right]}_{\text{vaut 1 si } l-n=iK \text{où } i \in \mathbb{N} \text{ et } 0 \text{ ailleurs} \end{split}$$

 $\tilde{x}\left[n
ight]$  répétition périodique de période K du signal  $x\left[n
ight]$ 

$$\forall n \in \mathbb{N} \ \tilde{x}[n] = \sum_{i=-\infty}^{+\infty} x[iK + n]$$

$$\begin{split} \tilde{x}\left[n\right] &= \frac{1}{K} \sum_{k=-K/2}^{K/2-1} \underbrace{\left[\sum_{l=-\infty}^{+\infty} x\left[l\right] exp(-j2\pi \frac{k}{K}l)\right]}_{X[k]} exp(j2\pi \frac{nk}{K}) \\ \tilde{x}\left[n\right] &= \sum_{l=-\infty}^{+\infty} x\left[l\right] \underbrace{\left[\frac{1}{K} \sum_{k=-K/2}^{K/2-1} exp(-j2\pi \frac{(l-n)k}{K})\right]}_{\text{vaut 1 si } l-n=iK \text{où } i \in \mathbb{N} \text{ et } 0 \text{ ailleurs} \end{split}$$

## $\tilde{x}\left[n ight]$ répétition périodique de période K du signal $x\left[n ight]$

$$\forall n \in \mathbb{N} \ \tilde{x}[n] = \sum_{i=-\infty}^{+\infty} x[iK+n]$$

#### Remarques:

- Si la durée du signal x[n] est limitée à K, chaque période du signal  $\tilde{x}[n]$ est une replique exacte de x[n];
- Si la durée est supérieure à K, un recouvrement à lieu (cf. échantillonnage);
- Si la durée est inférieure à K, on peut le considérer comme un signal de durée K prolongé d'échantillons nuls.

### $\tilde{x}[n] = x[n]$

#### Remarques :

- Si la durée du signal x[n] est limitée à K, chaque période du signal  $\tilde{x}[n]$ est une replique exacte de x[n];
- Si la durée est supérieure à K, un recouvrement à lieu (cf. échantillonnage);
- Si la durée est inférieure à K, on peut le considérer comme un signal de durée K prolongé d'échantillons nuls.

### $\tilde{x}\left[n\right] = x\left[n\right]$



#### Remarques:

- Si la durée du signal x[n] est limitée à K, chaque période du signal  $\tilde{x}[n]$ est une replique exacte de x[n];
- Si la durée est supérieure à K, un recouvrement à lieu (cf. échantillonnage);
- Si la durée est inférieure à K, on peut le considérer comme un signal de durée K prolongé d'échantillons nuls.

## $\tilde{x}\left[n\right] = x\left[n\right]$



#### Remarques:

- Si la durée du signal x[n] est limitée à K, chaque période du signal  $\tilde{x}[n]$ est une replique exacte de x[n];
- Si la durée est supérieure à K, un recouvrement à lieu (cf. échantillonnage);
- Si la durée est inférieure à K, on peut le considérer comme un signal de durée K prolongé d'échantillons nuls.

$$\tilde{x}\left[n\right] = x\left[n\right]$$



## Définitions et Propriétés Définitions

#### Transformée de Fourier Discrète (TFD)

Pour des signaux apériodiques à durée limitée N, on définit la transformée de Fourier discrète par la relation suivante :

$$X[k] = \sum_{n=n_0}^{n_0+N-1} x[n] exp(-j2\pi n \frac{k}{N})$$
 avec  $k = -N/2, \dots, N/2-1$ 

La transformée inverse s'écrit :

$$x[n] = \sum_{k=-N/2}^{N/2-1} X[k] exp(j2\pi k \frac{n}{N}) \text{ pour } n = n_0, \dots, n_0 + N - 1$$

## Définitions et Propriétés Définitions

#### Ambiguité de la transformée de Fourier discrète

Si l'on dispose des coefficients X[k] pour  $k=-N/2,\ldots,N/2-1$ , sans autre information, on ne peut pas décider s'il s'agit d'un signal périodique ou d'un signal à durée limitée.

#### Discrétisation & Périodisation

- Echantillonnage de  $x(t) \Rightarrow$  Périodisation de X(f) :
- Echantillonnage de  $X(f) \Rightarrow$  Périodisation de x(t)
- La transformée de Fourier (directe ou inverse) d'une fonction échantillonnée est périodique.

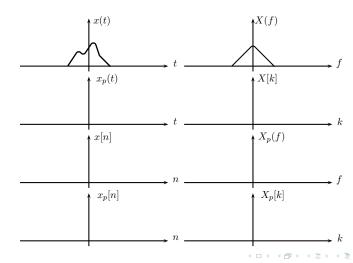
## Définitions et Propriétés Définitions

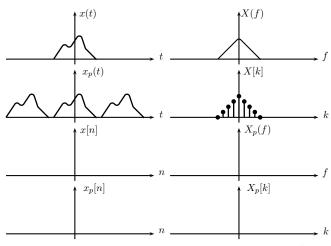
#### Ambiguité de la transformée de Fourier discrète

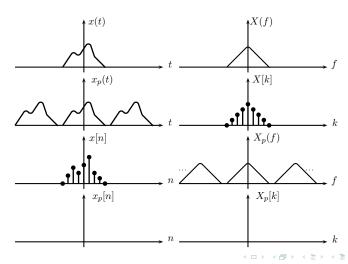
Si l'on dispose des coefficients X[k] pour  $k=-N/2,\ldots,N/2-1$ , sans autre information, on ne peut pas décider s'il s'agit d'un signal périodique ou d'un signal à durée limitée.

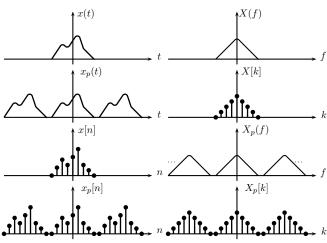
#### Discrétisation & Périodisation

- Echantillonnage de  $x(t) \Rightarrow$  Périodisation de X(f);
- Echantillonnage de  $X(f) \Rightarrow$  Périodisation de x(t);
- La transformée de Fourier (directe ou inverse) d'une fonction échantillonnée est périodique.









- Linéarité :  $a_1x_1[n] + a_2x_2[n] \stackrel{TFD}{\leftrightarrow} a_1X_1[k] + a_2X_2[k]$
- Renversement temporel :  $x[-n] \overset{TFD}{\leftrightarrow} X[-k]$
- Conjuguaison :  $x^*[n] \overset{TFD}{\leftrightarrow} X^*[-k]$
- Décalage temporel :  $x [n n_0] \overset{TFD}{\leftrightarrow} X [k] e^{-j2\pi \frac{n_0}{N}}$
- Décalage fréquentiel :  $x[n]e^{j2\pi \frac{m}{N}} \stackrel{1FD}{\leftrightarrow} X[k-k_0]$
- Symétrie : si x[n] est un signal apériodique réel alors  $X(-f) = X^*(f)$ . Cette relation reste valable pour X[k] si la symétrie par rapport à f = 0 des échantillons est conservée.
- Signaux paires : si x[n] = x[-n] alors Im(X[k]) = 0

- Linéarité :  $a_1x_1[n] + a_2x_2[n] \overset{TFD}{\leftrightarrow} a_1X_1[k] + a_2X_2[k]$
- $\bullet \ \, \text{Renversement temporel} : x \left[ -n \right] \overset{TFD}{\leftrightarrow} X \left[ -k \right] \\$
- Conjuguaison :  $x^*[n] \overset{TFD}{\leftrightarrow} X^*[-k]$
- Décalage temporel :  $x [n n_0] \overset{TFD}{\leftrightarrow} X [k] e^{-j2\pi \frac{n_0}{N}}$
- Décalage fréquentiel :  $x[n] e^{j2\pi \frac{\kappa_0}{N}} \stackrel{TFD}{\longleftrightarrow} X[k-k_0]$
- Symétrie : si x[n] est un signal apériodique réel alors  $X(-f) = X^*(f)$ . Cette relation reste valable pour X[k] si la symétrie par rapport à f = 0 des échantillons est conservée.
- Signaux paires : si x[n] = x[-n] alors Im(X[k]) = 0

- Linéarité :  $a_1x_1[n] + a_2x_2[n] \stackrel{TFD}{\leftrightarrow} a_1X_1[k] + a_2X_2[k]$
- $\bullet \ \, \text{Renversement temporel} : x \left[ -n \right] \overset{TFD}{\leftrightarrow} X \left[ -k \right] \\$
- Conjuguaison :  $x^*[n] \overset{TFD}{\leftrightarrow} X^*[-k]$
- Décalage temporel :  $x [n n_0] \stackrel{TFD}{\leftrightarrow} X [k] e^{-j2\pi \frac{n_0}{N}}$
- Décalage fréquentiel :  $x[n]e^{j2\pi\frac{\kappa_0}{N}} \stackrel{TFD}{\longleftrightarrow} X[k-k_0]$
- Symétrie : si x[n] est un signal apériodique réel alors  $X(-f) = X^*(f)$ . Cette relation reste valable pour X[k] si la symétrie par rapport à f = 0 des échantillons est conservée.
- Signaux paires : si x[n] = x[-n] alors Im(X[k]) = 0

- Linéarité :  $a_1x_1[n] + a_2x_2[n] \stackrel{TFD}{\leftrightarrow} a_1X_1[k] + a_2X_2[k]$
- $\bullet \ \, \text{Renversement temporel} : x \left[ -n \right] \stackrel{TFD}{\leftrightarrow} X \left[ -k \right]$
- Conjuguaison :  $x^*[n] \overset{TFD}{\leftrightarrow} X^*[-k]$
- Décalage temporel :  $x [n n_0] \stackrel{TFD}{\leftrightarrow} X [k] e^{-j2\pi \frac{n_0}{N}}$
- Décalage fréquentiel :  $x[n] e^{j2\pi \frac{k_0}{N}} \stackrel{TFD}{\leftrightarrow} X[k-k_0]$
- Symétrie : si x[n] est un signal apériodique réel alors  $X(-f) = X^*(f)$ . Cette relation reste valable pour X[k] si la symétrie par rapport à f=0 des échantilllons est conservée.
- Signaux paires : si x[n] = x[-n] alors Im(X[k]) = 0

- Linéarité :  $a_1x_1[n] + a_2x_2[n] \stackrel{TFD}{\leftrightarrow} a_1X_1[k] + a_2X_2[k]$
- Renversement temporel :  $x [-n] \overset{TFD}{\leftrightarrow} X [-k]$
- Conjuguaison :  $x^*[n] \overset{TFD}{\leftrightarrow} X^*[-k]$
- Décalage temporel :  $x [n n_0] \stackrel{TFD}{\leftrightarrow} X [k] e^{-j2\pi \frac{n_0}{N}}$
- Décalage fréquentiel :  $x\left[n\right]e^{j2\pi\frac{k_0}{N}}\overset{TFD}{\longleftrightarrow}X\left[k-k_0\right]$
- Symétrie : si x[n] est un signal apériodique réel alors  $X(-f) = X^*(f)$ . Cette relation reste valable pour X[k] si la symétrie par rapport à f = 0 des échantillons est conservée.
- Signaux paires : si x[n] = x[-n] alors Im(X[k]) = 0

- Linéarité :  $a_1x_1[n] + a_2x_2[n] \stackrel{TFD}{\leftrightarrow} a_1X_1[k] + a_2X_2[k]$
- Renversement temporel :  $x [-n] \overset{TFD}{\leftrightarrow} X [-k]$
- Conjuguaison :  $x^*[n] \overset{TFD}{\leftrightarrow} X^*[-k]$
- Décalage temporel :  $x [n n_0] \stackrel{TFD}{\leftrightarrow} X [k] e^{-j2\pi \frac{n_0}{N}}$
- Décalage fréquentiel :  $x[n] e^{j2\pi \frac{k_0}{N}} \stackrel{TFD}{\longleftrightarrow} X[k-k_0]$
- Symétrie : si x[n] est un signal apériodique réel alors  $X(-f) = X^*(f)$ . Cette relation reste valable pour X[k] si la symétrie par rapport à f = 0 des échantillons est conservée.
- Signaux paires : si x[n] = x[-n] alors Im(X[k]) = 0



- Linéarité :  $a_1x_1[n] + a_2x_2[n] \stackrel{TFD}{\leftrightarrow} a_1X_1[k] + a_2X_2[k]$
- Renversement temporel :  $x [-n] \overset{TFD}{\leftrightarrow} X [-k]$
- Conjuguaison :  $x^*[n] \overset{TFD}{\leftrightarrow} X^*[-k]$
- Décalage temporel :  $x [n n_0] \stackrel{TFD}{\leftrightarrow} X [k] e^{-j2\pi \frac{n_0}{N}}$
- Décalage fréquentiel :  $x\left[n\right]e^{j2\pi\frac{k_0}{N}}\overset{TFD}{\longleftrightarrow}X\left[k-k_0\right]$
- Symétrie : si x[n] est un signal apériodique réel alors  $X(-f) = X^*(f)$ . Cette relation reste valable pour X[k] si la symétrie par rapport à f = 0 des échantillons est conservée.
- Signaux paires : si x[n] = x[-n] alors Im(X[k]) = 0



#### Convolution apériodique (ou linéaire)

Soit deux signaux discrets apériodiques. x[n] de durée N défini sur [0,N-1] et y[n] de durée M défini sur [0,M-1].

La convolution apériodique est défini par :

$$z[n] = x * y[n] = \sum_{l=0}^{N+M-2} x[l]y[n-l]$$

z[n] est un signal discret apériodique de durée N+M et défini sur  $\left[0,N+M-1\right]$ 

# Définitions et Propriétés Propriétés

### Convolution circulaire (ou cyclique)

Soit deux signaux discrets apériodiques. x[n] et y[n] de durée N et défini sur [0,N-1].

La convolution circulaire est défini par :

$$z[n] = x \circledast y[n] = \sum_{l=0}^{N-1} x[l]y[\langle n-l \rangle_N]$$

$$= x_p * y_p[n] = \sum_{l=0}^{N-1} x_p[l]y_p[n-l]$$

où  $x_p[n]$  et  $y_p[n]$  sont des signaux périodique de période N et où x[n] est une période de  $x_p[n]$  et y[n] est une période de  $y_p[n]$ . z[n] est un signal discret périodique de période N.

### Définitions et Propriétés Propriétés

### Propriétés : Convolution apériodique

$$x [n] y [n] \stackrel{TF}{\leftrightarrow} X * Y [k]$$

$$x * y [n] \stackrel{TF}{\leftrightarrow} X [k] Y [k]$$

### Propriétés : Convolution circulaire

$$\begin{array}{ccc} x \left[ n \right] y \left[ n \right] & \stackrel{TFD}{\leftrightarrow} & X \circledast Y \left[ k \right] \\ x \circledast y \left[ n \right] & \stackrel{TFD}{\leftrightarrow} & X \left[ k \right] Y \left[ k \right] \end{array}$$

# Définitions et Propriétés Propriétés

### Propriétés : Convolution apériodique

$$x [n] y [n] \xrightarrow{TF} X * Y [k]$$
$$x * y [n] \xrightarrow{TF} X [k] Y [k]$$

### Propriétés : Convolution circulaire

$$x [n] y [n] \xrightarrow{TFD} X \circledast Y [k]$$
$$x \circledast y [n] \xrightarrow{TFD} X [k] Y [k]$$

### Analyse spectrale Limitation de durée

La transformée de Fourier décrit par N échantillons représente entièrement le signal x[n] si sa durée est limitée à N échantillons

### Question

Que faire dans le cas d'un signal à durée illimitée?

### Une réponse : manière brutale

On limite la durée du signal

$$x_N[n] = x[n]\Pi_N[n]$$

où x[n] est de durée illimitée.

# Analyse spectrale Limitation de durée

La transformée de Fourier décrit par N échantillons représente entièrement le signal x[n] si sa durée est limitée à N échantillons

### Question

Que faire dans le cas d'un signal à durée illimitée?

### Une réponse : manière brutale

On limite la durée du signal :

$$x_N[n] = x[n]\Pi_N[n]$$

où x[n] est de durée illimitée

La transformée de Fourier décrit par N échantillons représente entièrement le signal x[n] si sa durée est limitée à N échantillons

### Question

Que faire dans le cas d'un signal à durée illimitée?

### Une réponse : manière brutale

On limite la durée du signal :

$$x_N[n] = x[n]\Pi_N[n]$$

où x[n] est de durée illimitée.

### Analyse spectrale Limitation de durée

On peut généraliser la remarque précédente et introduire la notion de **fenêtre de pondération** ou **d'apodisation** :

### Limitation de durée par fenêtre de pondération

Soit x[n] un signal de durée illimitée. On limite sa durée par l'opération suivante :

$$x_N[n] = x[n]h_N[n]$$

où  $h_N[n]$  est un signal apériodique de durée N (support borné).

Effet de la limitation de durée : convolution fréquentielle

$$X_N(f) = X * H_N(f)$$

où, 
$$x[n] \overset{TF}{\leftrightarrow} X(f)$$
,  $x_N[n] \overset{TF}{\leftrightarrow} X_N(f)$  et  $h_N[n] \overset{TF}{\leftrightarrow} H_N(f)$ 

### Analyse spectrale Limitation de durée

On peut généraliser la remarque précédente et introduire la notion de **fenêtre de pondération** ou **d'apodisation** :

### Limitation de durée par fenêtre de pondération

Soit x[n] un signal de durée illimitée. On limite sa durée par l'opération suivante :

$$x_N[n] = x[n]h_N[n]$$

où  $h_N[n]$  est un signal apériodique de durée N (support borné).

### Effet de la limitation de durée : convolution fréquentielle

$$X_N(f) = X * H_N(f)$$

où, 
$$x[n] \overset{TF}{\leftrightarrow} X(f)$$
,  $x_N[n] \overset{TF}{\leftrightarrow} X_N(f)$  et  $h_N[n] \overset{TF}{\leftrightarrow} H_N(f)$ 

## Analyse spectrale Caractérisation et choix des fenêtres

L'introduction de cette fenêtre de pondération va provoquer une "distorsion" du signal x[n]. Le choix du motif spectral  $(H_N(f))$  doit améliorer la "lisibilité" de la représentation fréquentielle. Il faut donc caractériser ces fenêtres.

## Analyse spectrale Caractérisation et choix des fenêtres

### Largeur du lobe central (résolution) : $\Delta f$

On souhaite avoir un motif  $H_N(f)$  aussi "compact" que possible (au sens démotique). Il existe plusieurs définitions de la compacité :  $\Delta f$ : largeur à mi-hauteur du lobe central, largeur au sens de Gabor, etc, ...

#### Ondulation

Au vue du caractère trés oscillant de  $H_N(f)$ , c'est une gêne sérieuse à la lisibilité. On caractérisera la fenêtre par son ondulation :

$$\sup_{|f|>\Delta f}|H_N(f)|$$

## Analyse spectrale Caractérisation et choix des fenêtres

### Largeur du lobe central (résolution) : $\Delta f$

On souhaite avoir un motif  $H_N(f)$  aussi "compact" que possible (au sens démotique). Il existe plusieurs définitions de la compacité :  $\Delta f$ : largeur à mi-hauteur du lobe central, largeur au sens de Gabor, etc, ...

### Ondulation

Au vue du caractère trés oscillant de  $H_N(f)$ , c'est une gêne sérieuse à la lisibilité. On caractérisera la fenêtre par son ondulation :

$$\sup_{|f|>\Delta f} |H_N(f)|$$

### Analyse spectrale Fenêtre rectangulaire

$$h_N[n] = \Pi_N[n+rac{N-1}{2}]$$
 avec  $N$  impair 
$$H_N(f) = rac{\sin(\pi f N)}{\sin(\pi f)}$$

# Analyse spectrale Fenêtre triangulaire

$$h_N[n] = 1 - rac{|n|}{(N-1)/2}$$
 pour  $n = -(N-1)/2,...,(N-1)/2$  
$$H_N(f) = \left(rac{\sin(\pi f(N-1)/2)}{\sin(\pi f)}
ight)^2$$

### Fréquence normalisée et résolution fréquentielle

On a posé 
$$T_e=1$$
 d'où  $X[k]=\sum_k x[k]e^{-2j2\pi fk}$  Donc  $T_e=1s\Rightarrow f\in [-1/2;1/2]$  Hz Dans le cas général 
$$\begin{array}{ccc} T_e&\Rightarrow&f\in [-1/(2T_e);1/(2T_e)]\\ &\Rightarrow&f\in [-f_e/2;f_e/2] \end{array}$$

### Remarque

On pose également la notion de fréquence normalisée  $\tilde{f}=\frac{f}{f_e}$  d'où  $\tilde{f}\in [-1/2;1/2]$ 

### Résolution en fréquence

On échantillonne la transformée de Fourier avec N points d'où  $\Delta n = T_e \Rightarrow \Delta k = \frac{f_e}{N} \text{Hz}.$  Interpolation fréquentielle (zero padding)



### Fréquence normalisée et résolution fréquentielle

On a posé 
$$T_e=1$$
 d'où  $X[k]=\sum_k x[k]e^{-2j2\pi fk}$  Donc  $T_e=1s\Rightarrow f\in [-1/2;1/2]$  Hz Dans le cas général 
$$\begin{array}{ccc} T_e&\Rightarrow&f\in [-1/(2T_e);1/(2T_e)]\\ &\Rightarrow&f\in [-f_e/2;f_e/2] \end{array}$$

### Remarque

On pose également la notion de fréquence normalisée  $\tilde{f}=\frac{f}{f_e}$  d'où  $\tilde{f}\in[-1/2;1/2]$ 

### Résolution en fréquence

On échantillonne la transformée de Fourier avec N points d'où  $\Delta n = T_e \Rightarrow \Delta k = \frac{f_e}{N} \text{Hz}.$  Interpolation fréquentielle (zero padding)



### Fréquence normalisée et résolution fréquentielle

On a posé 
$$T_e=1$$
 d'où  $X[k]=\sum_k x[k]e^{-2j2\pi fk}$  Donc  $T_e=1s\Rightarrow f\in [-1/2;1/2]$ Hz Dans le cas général 
$$\begin{array}{ccc} T_e&\Rightarrow&f\in [-1/(2T_e);1/(2T_e)]\\ &\Rightarrow&f\in [-f_e/2;f_e/2] \end{array}$$

### Remarque

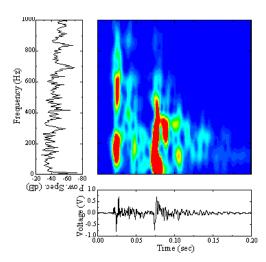
On pose également la notion de fréquence normalisée  $\tilde{f}=\frac{f}{f_e}$  d'où  $\tilde{f}\in [-1/2;1/2]$ 

### Résolution en fréquence

On échantillonne la transformée de Fourier avec N points d'où  $\Delta n = T_e \Rightarrow \Delta k = \frac{f_e}{N} \text{Hz}.$  Interpolation fréquentielle (zero padding).



### Analyse spectrale Représentation temps-fréquence



### Transformée de Fourier Rapide

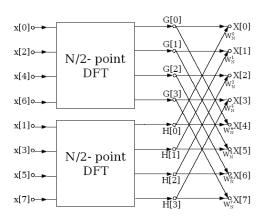
### Implémentation efficace

Il existe un algorithme qui permettent de calculer la transformée d'une séquence de N échantillons avec un coût de calcul  $Nlog_2(N)$  multiplications : algorithme rapide (FFT) de Cooley-Tukey.

$$\begin{array}{lcl} X\left[k\right] & = & \sum_{l=0}^{N-1} x[l] e^{-j2\pi\frac{kl}{N}} \\ & = & \sum_{m=0}^{N/2-1} x[2m] W_N^{2mk} + \sum_{m=0}^{N/2-1} x[2m+1] W_N^{(2m+1)k} \\ & = & \sum_{m=0}^{N/2-1} x[2m] W_N^{2mk} + W_N^n \sum_{m=0}^{N/2-1} x[2m+1] W_N^{2mk} \end{array}$$

où, 
$$W_N=e^{-jrac{2\pi}{N}}$$

# Transformée de Fourier Rapide Algorithme final



# Transformée de Fourier Rapide Algorithme final

