



Master IAD

Module PS (Parole et Sons)

Introduction au traitement du signal

G. Richard





■ Cours téléchargeables à :

- www.enst.fr/~grichard/IAD_PS/IAD_Cours1.pdf
- www.enst.fr/~grichard/IAD_PS/IAD_Cours2.pdf
- www.enst.fr/~grichard/IAD_PS/IAD_Cours3.pdf
- www.enst.fr/~grichard/IAD_PS/IAD_Cours4.pdf
- www.enst.fr/~grichard/IAD_PS/IAD_Cours5.pdf
- www.enst.fr/~grichard/IAD_PS/IAD_Cours6.pdf

Organisation du module PS

<i>Date</i>	<i>horaire</i>	<i>intitulé</i>	<i>enseignant</i>
06/02/09	8h30 à 10h30	production, perception	Gaël Richard
	11h00 à 13h00	introduction au traitement du signal	Gaël Richard
13/02/09	8h30 à 10h30	introduction au traitement du signal	Yves Grenier
	11h00 à 13h00	codage de parole	Yves Grenier
20/02/09	8h30 à 10h30	compression de signaux musicaux	Yves Grenier
	11h00 à 13h00	compression du son multi-canal	Yves Grenier
27/02/09	8h30 à 10h30	reconnaissance de la parole	Gaël Richard
	11h00 à 13h00	reconnaissance de la parole	Gaël Richard
06/03/09	8h30 à 10h30	indexation	Gaël Richard
	11h00 à 13h00	synthèse de parole	Gaël Richard
13/03/09	8h30 à 10h30	modifications de rythme, timbre, hauteur	Yves Grenier
	11h00 à 13h00	synthèse sonore	Yves Grenier

20/03/09: contrôle de connaissance (oral)



Plan

■ Introduction et définitions

- Représentation de Fourier
- Echantillonnage
- Transformée de Fourier à Temps Discret
- Transformée en Z / TFD

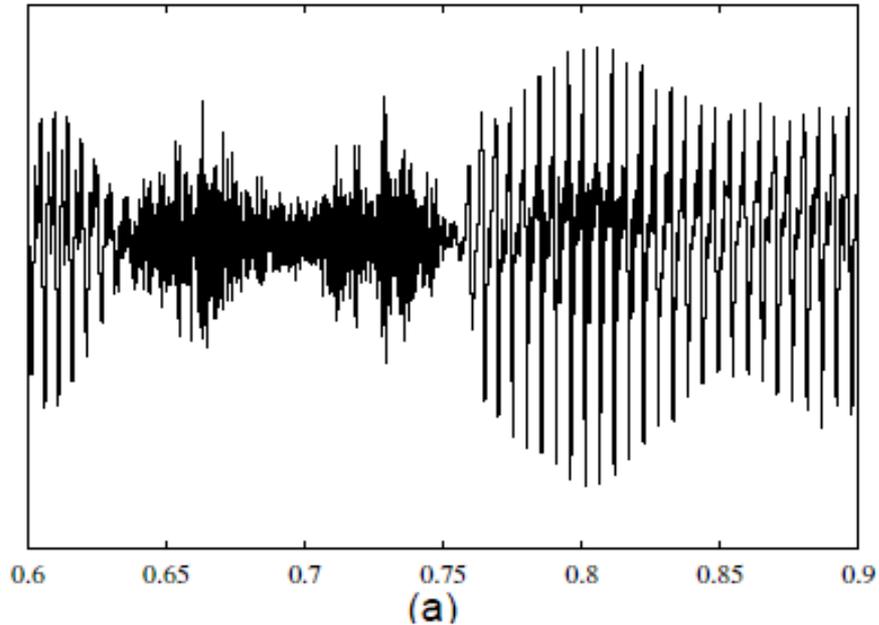
■ Filtres numériques

- Filtres à Réponse Impulsionnelle Finie (RIF ou FIR en anglais)
- Filtres à Réponse Impulsionnelle Infinie (RII ou IIR en anglais)
- Stabilité
- Transformée en Z et Réponse en fréquence
- Interprétation géométrique
- Un exemple de filtre numérique

■ Modélisation AR / Analyse par prédiction linéaire

Représentation des signaux

■ Qu'est-ce qu'un signal ?



- **Signal déterministe:** $x(t) = A \cos(2\pi f_0 t)$
- **Signal aléatoire**

Représentation de Fourier

■ Séries de Fourier

- Tout signal périodique $x(t)$ de période T peut être décomposé sous la forme d'une série de Fourier :

$$x(t) = \sum_{-\infty}^{\infty} X_n e^{2j\pi nt/T}$$

$$X_n = \frac{1}{T} \int_{-T/2}^{T/2} x(t) e^{-2j\pi nt/T} dt$$

Formule de Parseval

- Soit $x(t)$ et $y(t)$ deux signaux périodiques de période T

- Soit $z(t) = x(t) \cdot y^*(t)$ Alors $Z_n = \sum_{k=-\infty}^{\infty} X_k Y_{k-n}^*$ (TD)

- En faisant $n=0$, on obtient

$$\sum_{k=-\infty}^{\infty} X_k Y_{k-n}^* = \frac{1}{T} \int_{-T/2}^{T/2} x(t) y^*(t) dt$$

- En faisant $x(t) = y(t)$ on obtient

$$P = \sum_{k=-\infty}^{\infty} |X_k|^2 = \frac{1}{T} \int_{-T/2}^{T/2} |x(t)|^2 dt$$

- Interprétation: La puissance d'un signal est égale à la somme des puissances élémentaires de chacune de ses composantes.

Composante = signal « sinusoidal » $X_n e^{2j\pi nt/T}$

Représentation de Fourier (temps continu)

- Soit $x(t)$ appartenant à $L_2 \cap L_1$, la transformée de Fourier existe et appartient à L_2

$$X(f) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(t) e^{-2j\pi ft} dt$$

$$x(t) = \int_{-\infty}^{+\infty} X(f) e^{2j\pi ft} df$$

Propriétés

■ Parseval

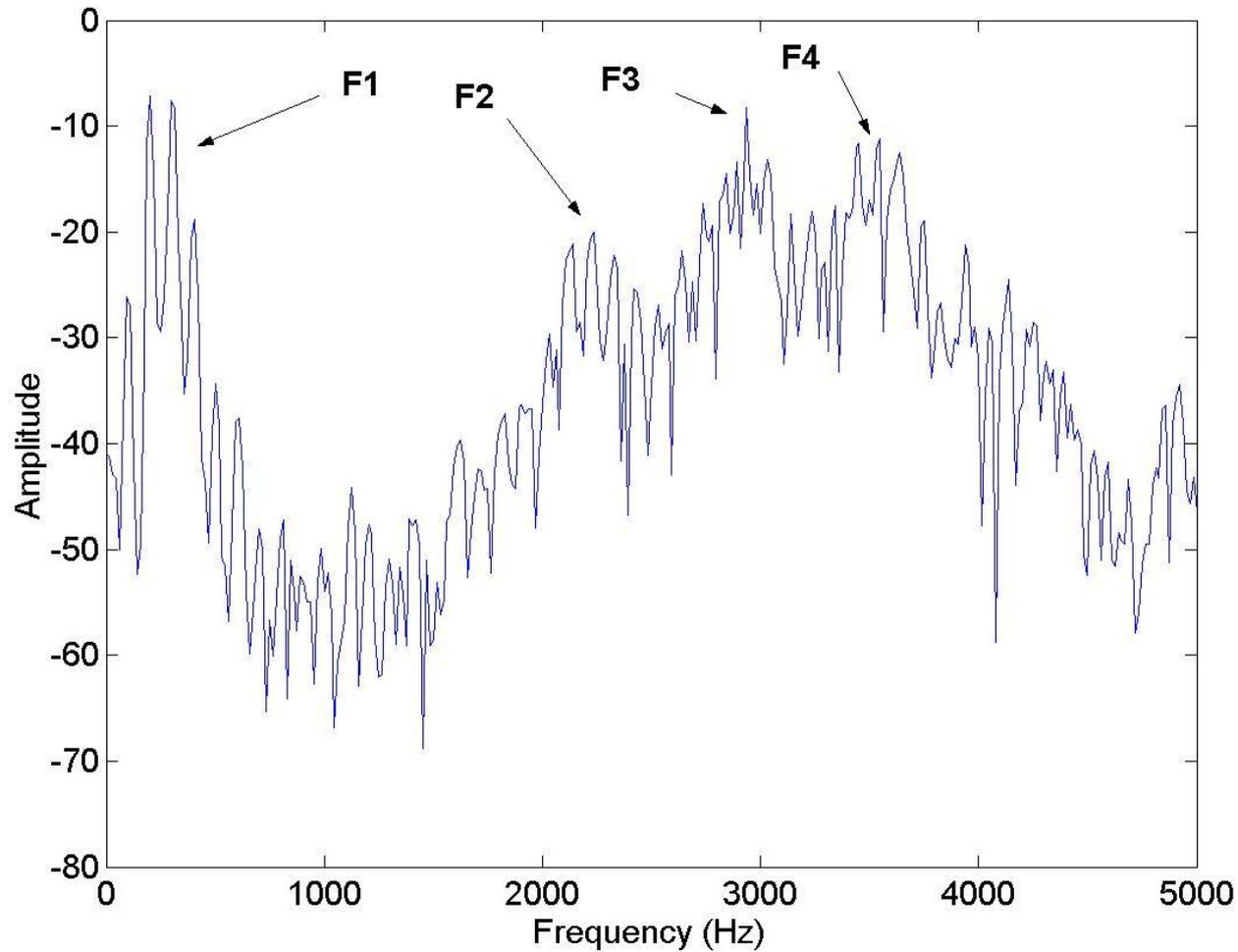
Properties	$x(t)$	$X(f)$
Convolution	$x(t) \star y(t)$	$X(f)Y(f)$
Similitude	$x(at)$	$\frac{1}{ a }X(f/ a)$
Translation	$x(t - t_0)$	$X(f) \exp(-2j\pi t_0 f)$
Modulation	$x(t) \exp(2j\pi f_0 t)$	$X(f - f_0)$
	real	$X(f) = X^*(-f)$

(TD)

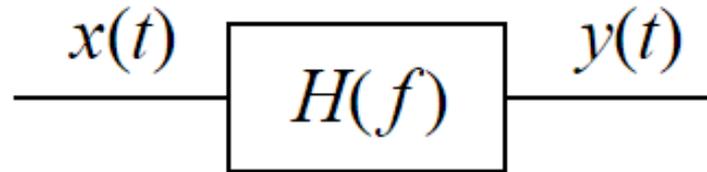
■ Spectre (ou densité spectrale d'énergie):

$$E = \int_{-\infty}^{+\infty} |x(t)|^2 dt = \int_{-\infty}^{+\infty} |X(f)|^2 df$$

Exemple: Spectre d'un segment de /i/



Systeme linéaire invariant dans le temps



- Soit $x(t)$ un signal à énergie finie:

$$x(t) \rightarrow y(t) = \int_{\mathbb{R}} x(u)h(t-u)du = \int_{\mathbb{R}} h(u)x(t-u)du = y(t) \star h(t)$$
$$\Leftrightarrow Y(f) = H(f)X(f)$$

Échantillonnage

- Soit $x(n)$ la version échantillonnée de $x_a(t)$:

$$x(n) = x_a(nT)$$

- Peut-on reconstruire $x_a(t)$ à partir de $x(n)$?

$$x_a(t) = \sum_n x(n)h(t - nT)$$

- En prenant la Transformée de Fourier

$$\begin{aligned} X_a(f) &= \int_{-\infty}^{\infty} \sum_n x(n)h(t - nT)e^{-2j\pi ft} dt \\ &= \sum_n x(n)e^{-2j\pi fnT} \cdot H(f) \\ &= X_d(f) \cdot H(f) \end{aligned}$$

- où

$$X_d(f) = \sum_n x(n)e^{-2j\pi fnT}$$

Échantillonnage (2)

■ Or $X_d(f)$ est périodique: $X_d(f) = X_d(f + 1/T)$

■ Et est donc développable en série de Fourier

$$X_d(f) = \sum_{-\infty}^{\infty} X_n e^{-2j\pi f n T} = \sum_n x(n) e^{-2j\pi f n T}$$

■ avec

$$x(n) = \frac{1}{(1/T)} \int_{-1/2T}^{1/2T} X_d(f) e^{2j\pi f n T} df$$

Échantillonnage (3)

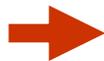
■ Or $x_a(t) = \int_{-\infty}^{\infty} X_a(f) e^{2j\pi ft} df$

■ Posons $t=nT$ $x_a(nT) = \int_{-\infty}^{\infty} X_a(f) e^{2j\pi fnT} df$

$$= \sum_{m=-\infty}^{\infty} \int_{\frac{2m-1}{2T}}^{\frac{2m+1}{2T}} X_a(f) e^{2j\pi fnT} df$$

■ posons $\nu = f - m/T$

$$x_a(nT) = \sum_{m=-\infty}^{\infty} \int_{-1/2T}^{1/2T} X_a(\nu + m/T) e^{2j\pi \nu nT} d\nu$$
$$= \int_{-1/2T}^{1/2T} \sum_{m=-\infty}^{\infty} X_a(\nu + m/T) e^{2j\pi \nu nT} d\nu$$

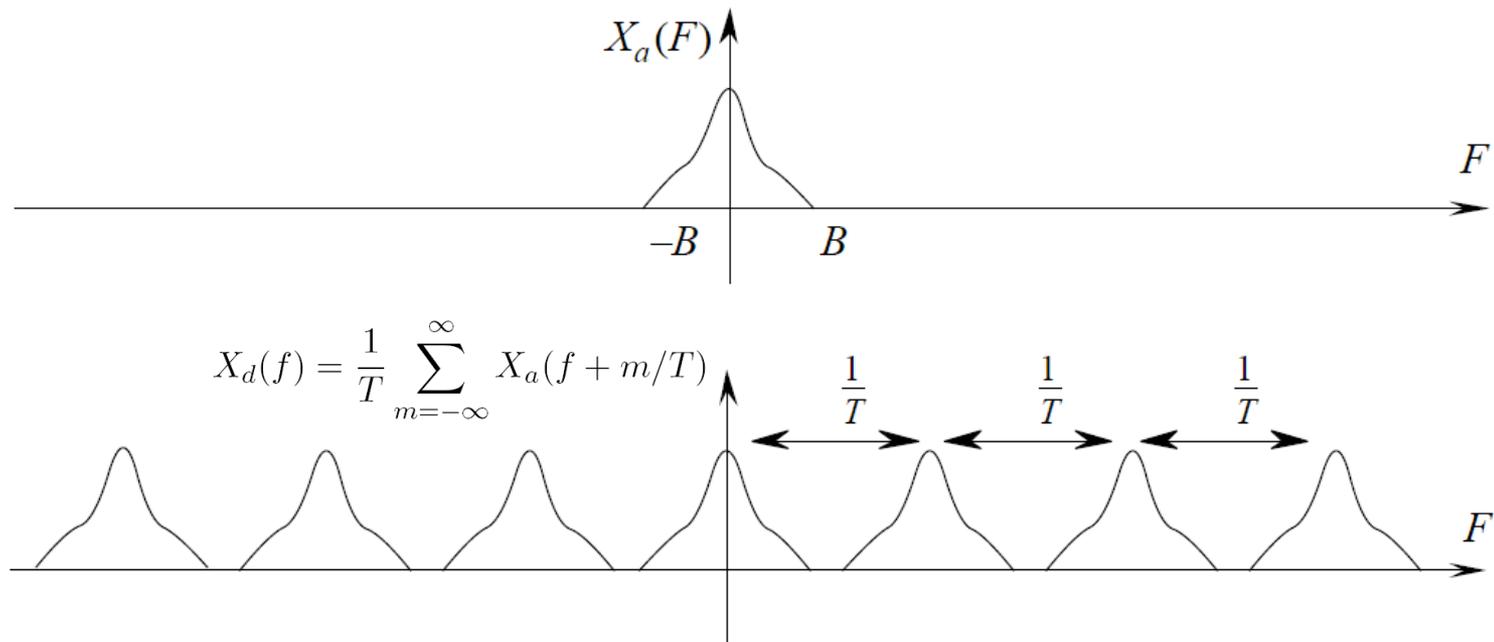


$$X_d(f) = \frac{1}{T} \sum_{m=-\infty}^{\infty} X_a(f + m/T)$$

Échantillonnage: Formule de Poisson

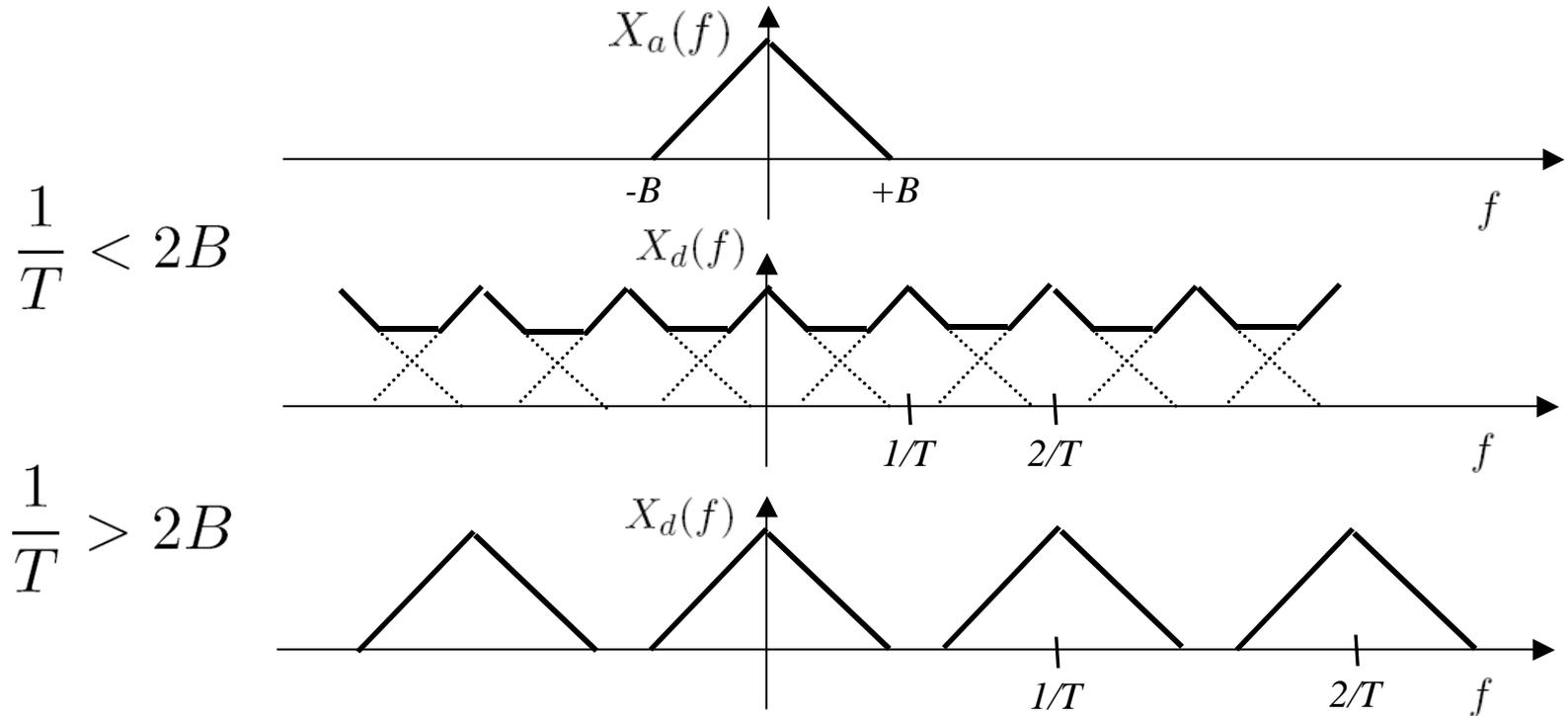
- **Interprétation: Échantillonnage → périodisation du spectre**

$$X_d(f) = \frac{1}{T} \sum_{m=-\infty}^{\infty} X_a(f + m/T) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(n) e^{-2j\pi f n T}$$



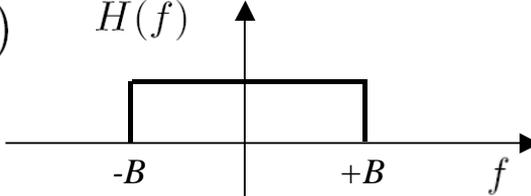
Reconstruction

■ 2 situations:



Reconstruction (2)

- Sans perte d'information possible uniquement si $\frac{1}{T} > 2B$
- En choisissant

$$H(f) = T \text{rect}_{2B}(f)$$


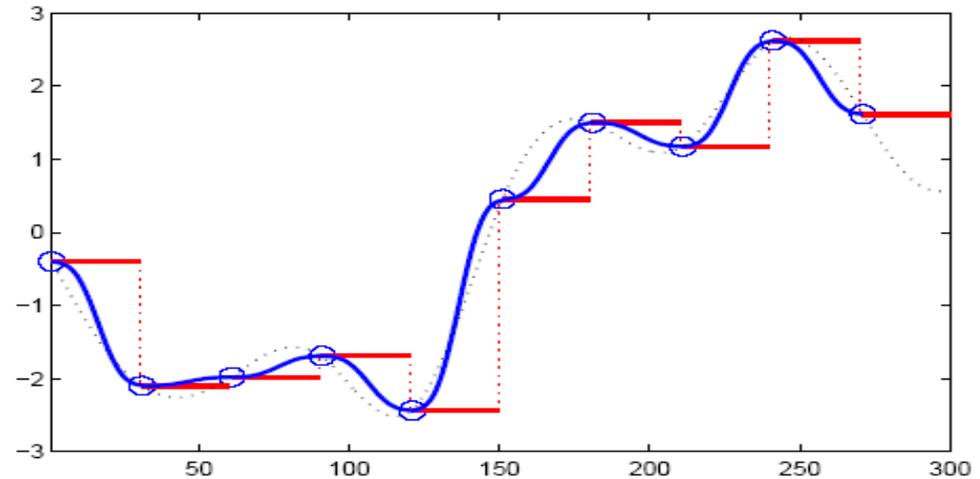
$$H(f) = T \text{rect}_{2B}(f) \begin{matrix} \longrightarrow \\ \longleftarrow \end{matrix} h(t) = T \cdot \frac{\sin(2\pi Bt)}{\pi t} \quad (\text{TD})$$

- Formule de reconstruction

$$x_a(t) = T \sum_{n=-\infty}^{\infty} x_a(nT) \frac{\sin(2\pi B(t - nT))}{\pi(t - nT)}$$

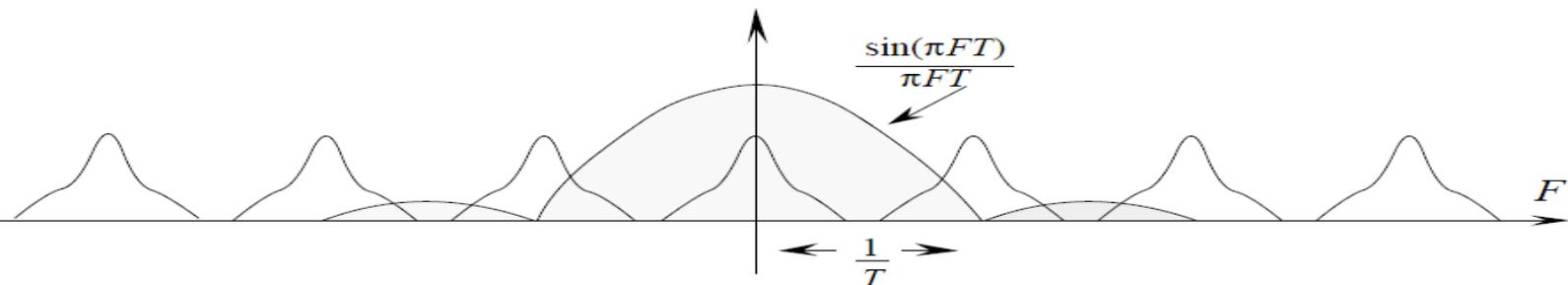
Reconstruction pratique

■ Bloqueur d'ordre zéro



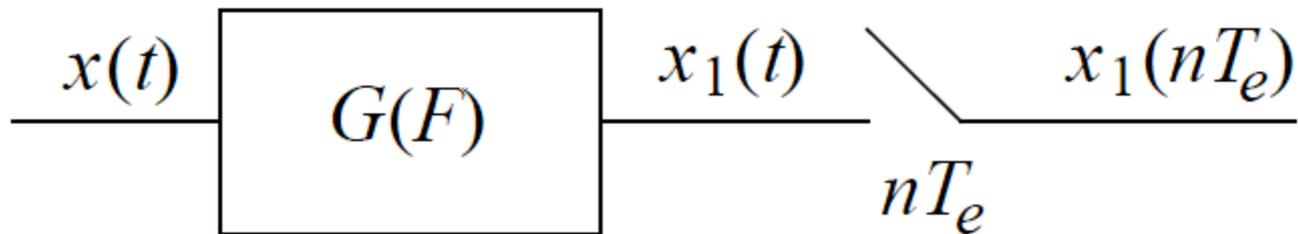
$$x_0(t) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x_a(kT_e)h(t - kT_e) \quad \text{où} \quad h(t) = \text{rect}_{(0, T_e)}(t)$$

$$X_0(F) = \frac{H(F)}{T_e} \sum_{n=-\infty}^{+\infty} X_a\left(F - \frac{n}{T_e}\right) \quad \text{où} \quad H(F) = \frac{\sin(\pi FT_e)}{\pi F} e^{-j\pi FT_e}$$



Échantillonnage d'un signal à bande illimitée

- Nécessité de filtrer le signal analogique pour obtenir un signal à bande limitée avant échantillonnage



Transformée en Z / TFDT

- La transformée en Z d'un signal $x(n)$ est donnée par:

- $$X(z) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x(n)z^{-n}$$

- avec

$$z \in \mathcal{C} = \{z \in \mathbb{C} : R_1 < |z| < R_2\}$$

- La Transformée de Fourier à Temps Discrêt (TFTD) est donnée par:

$$X(e^{2j\pi f}) = \sum_{n=-\infty}^{\infty} x(n)e^{-2j\pi n f} \quad \text{et est périodique de période 1}$$

$$x_n = \int_{-1/2}^{1/2} X(e^{2j\pi f})e^{2j\pi n f} df$$

Quelques propriétés

- Linéarité

- Symétrie hermitienne

$$x(n) \text{ real} \Leftrightarrow X(e^{2j\pi f}) = X^*(e^{-2j\pi f})$$

- Convolution

$$y(n) = h(n) \star x(n) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} h(k)x(n-k) \Leftrightarrow \begin{cases} Y(z) = H(z)X(z) \\ Y(e^{2j\pi f}) = H(e^{2j\pi f})X(e^{2j\pi f}) \end{cases}$$

- Décalage fréquentiel

$$y(n) = x(n) \exp(2j\pi f_0 n) \Leftrightarrow Y(e^{2j\pi f}) = X(e^{2j\pi(f-f_0)})$$

- Décalage temporel (retard)

$$y(n) = x(n - n_0) \Leftrightarrow Y(e^{2j\pi f}) = e^{-2j\pi f n_0} X(e^{2j\pi f})$$

(TD)

Transformée de Fourier Discrète (TFD)

- Par définition, la TFD est une fonction périodique de période 1.
- En pratique, nous prenons N échantillons, et on discrétise l'intervalle de fréquences [0-1] en L valeurs telles que:

$$f = k/L \quad \text{avec} \quad k \in \{0, 1, \dots, L-1\}$$

- On obtient:

$$X_e(k/L) = \sum_{n=0}^{N-1} x_n e^{-2j\pi nk/L}$$

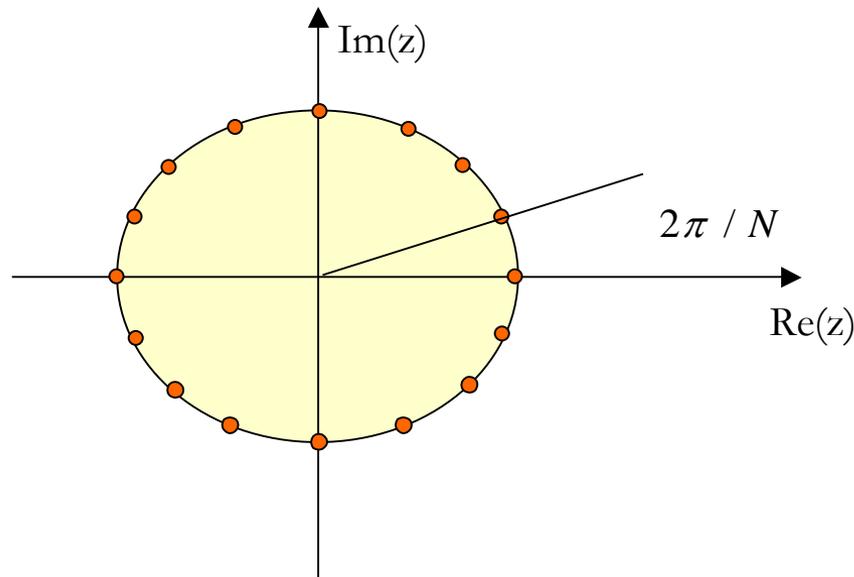
- La TFD est alors définie par les formules directe et inverse:

$$\{x_0, \dots, x_{N-1}\} \Leftrightarrow \{X_0, \dots, X_{N-1}\} \quad \text{avec} \quad \begin{cases} X_k = \sum_{n=0}^{N-1} x_n e^{-2j\pi nk/N} \\ x_n = \frac{1}{N} \sum_{k=0}^{N-1} X_k e^{2j\pi nk/N} \end{cases}$$

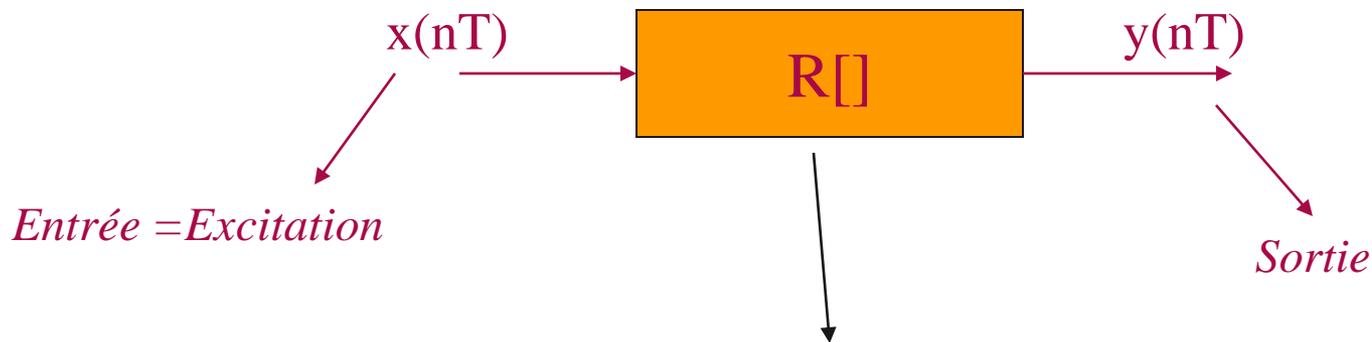
Relation TZ \leftrightarrow TFD

- Cela correspond à un échantillonnage de la transformée en z en N points régulièrement espacés autour du cercle unité

$$X(k) = X(z) \Big|_{z=e^{2j\pi k/N}}$$



■ Système linéaire invariant dans le temps



Filtre est caractérisé par sa réponse impulsionnelle et sa fonction de transfert

$Y(nT) = R[x(nT)]$ où T est la période d'échantillonnage.

En choisissant $T=1$, on a: $Y(n) = R[x(n)]$

Filtrage: définitions

■ Linéarité:

$$R[ax_1(n) + bx_2(n)] = aR[x_1(n)] + bR[x_2(n)] = ay_1(n) + by_2(n)$$

■ Invariant dans le temps

$$y(n) = R[x(n)] \quad \text{then} \quad y(n - m) = R[x(n - m)]$$

■ Causalité

- Pour tout x_1, x_2 vérifiant $R[x_1(n)] = R[x_2(n)] \quad \forall n \leq k$

x_1, x_2

$$x_1(n) = x_2(n) \quad n \leq k$$

$$x_1(n) \neq x_2(n) \quad n > k$$

Filtrage: convolution

- La convolution permet de caractériser la transformation entrée/sortie réalisée par un filtre linéaire invariant.

$$y(n) = \sum_{-\infty}^{\infty} x(k)h(n-k) = \sum_{-\infty}^{\infty} x(n-k)h(k)$$

$$y(n) = x(n) * h(n)$$

- ⇒ La réponse impulsionnelle est aussi la réponse à $\delta(n)$ l'échantillon unité à $n=0$:

$$h(n) = \sum_{-\infty}^{\infty} h(k)\delta(n-k)$$

Filtrage: convolution

- **Filtre à Réponse Impulsionnelle Finie (RIF ou FIR en anglais)**

$$y(n) = \sum_{k=0}^{N-1} x(k)h(n-k)$$

- **Filtre à Réponse Impulsionnelle Infinie (RII ou IIR en anglais)**

$$y(n) = \sum_{k=0}^{\infty} x(k)h(n-k)$$

- **Equation récurrente entrée/sortie**

$$y(n) = \sum_i a_i x(n - i) - \sum_j b_j y(n - j)$$

- **Filtres récurrents causaux (RII)**

$$y(n) = \sum_{i=0}^{N-1} a_i x(n - i) - \sum_{j=1}^{M-1} b_j y(n - j)$$

- **Filtres non-récurrents causaux (RIF)**

$$y(n) = \sum_{k=0}^{N-1} a_k x(n - k)$$

Filtrage: Stabilité

- Un système stable est un système qui à toute entrée bornée retourne une sortie bornée

$$S = \sum_{-\infty}^{\infty} |h(k)| < \infty$$

-
- ⇒ Les filtres RIF sont-ils toujours stables ?
- ⇒ Les filtres RII sont-ils toujours stables ?

Filtrage: transformée en Z

- La transformée en Z de $X(z)$ d'une séquence $x(n)$ est donnée par:

$$X(z) = \sum_{-\infty}^{\infty} x(n)z^{-n}$$

- Fonction de transfert du filtre:

$$Y(z) = \sum_{-\infty}^{\infty} y(n)z^{-n}$$

$$Y(z) = \sum_{-\infty}^{\infty} \left(\sum_{i=0}^{N-1} a_i x(n-i) - \sum_{j=1}^{M-1} b_j y(n-j) \right) z^{-n}$$

$$Y(z) = X(z) \sum_{i=0}^{N-1} a_i z^{-i} - Y(z) \sum_{j=1}^{M-1} b_j z^{-j}$$

Filtrage: transformée en Z (2)

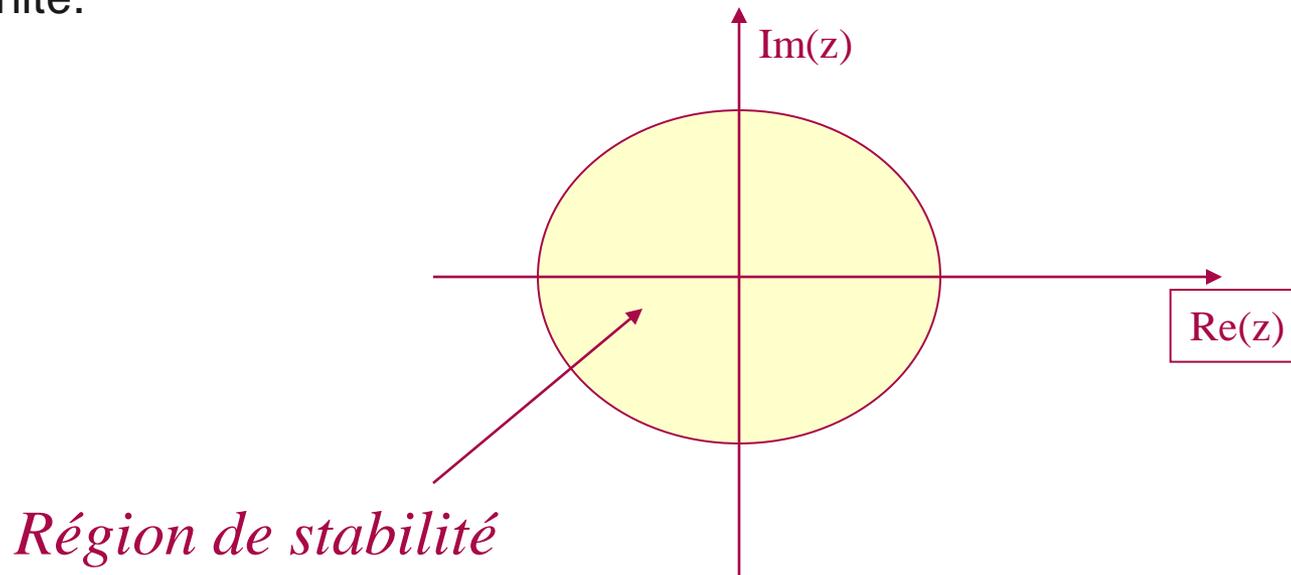
- Fonction de transfert $H(Z)$:

$$\begin{aligned} H(z) &= \frac{Y(z)}{X(z)} = \frac{\sum_{i=0}^{N-1} a_i \cdot z^{-i}}{1 + \sum_{j=1}^{M-1} b_j z^{-j}} \\ &= a_0 \frac{\prod_{i=1}^{N-1} (1 - z_i z^{-1})}{\prod_{i=1}^{M-1} (1 - p_i z^{-1})} \end{aligned}$$

- z_i sont les zéros de $H(z)$
- p_i sont les pôles de $H(z)$

Filtres: Condition de stabilité

- Le filtre est stable s'il n'y a aucun pôle sur le cercle unité
- Si le système est causal, alors le domaine de convergence est l'extérieur d'un cercle passant par le pôle de plus grand module de $H(Z)$.
- Ainsi, un filtre causal et stable a tous ses pôles à l'intérieur du cercle unité.



Filtrage: Réponse en fréquence

■ Réponse en fréquence:

$$H(e^{2j\pi f}) = \sum_{k=-\infty}^{\infty} h(k)e^{-2j\pi kf} = H(z)|_{z=e^{2j\pi f}}$$

$$H(e^{2j\pi f}) = |H(e^{2j\pi f})|e^{j\phi(f)}$$

Module

Phase

Filtrage: Réponse en fréquence

■ Interprétation géométrique

$$H(z) = a_0 \frac{\prod_{i=1}^{N-1} (z - z_i)}{\prod_{i=1}^{M-1} (z - p_i)} \Rightarrow H(e^{2j\pi f}) = \frac{\prod_{i=1}^{N-1} (e^{2j\pi f} - z_i)}{\prod_{i=1}^{M-1} (e^{2j\pi f} - p_i)}$$

$$e^{2j\pi f} - z_i = M_{z_i} e^{j\phi_{z_i}}$$

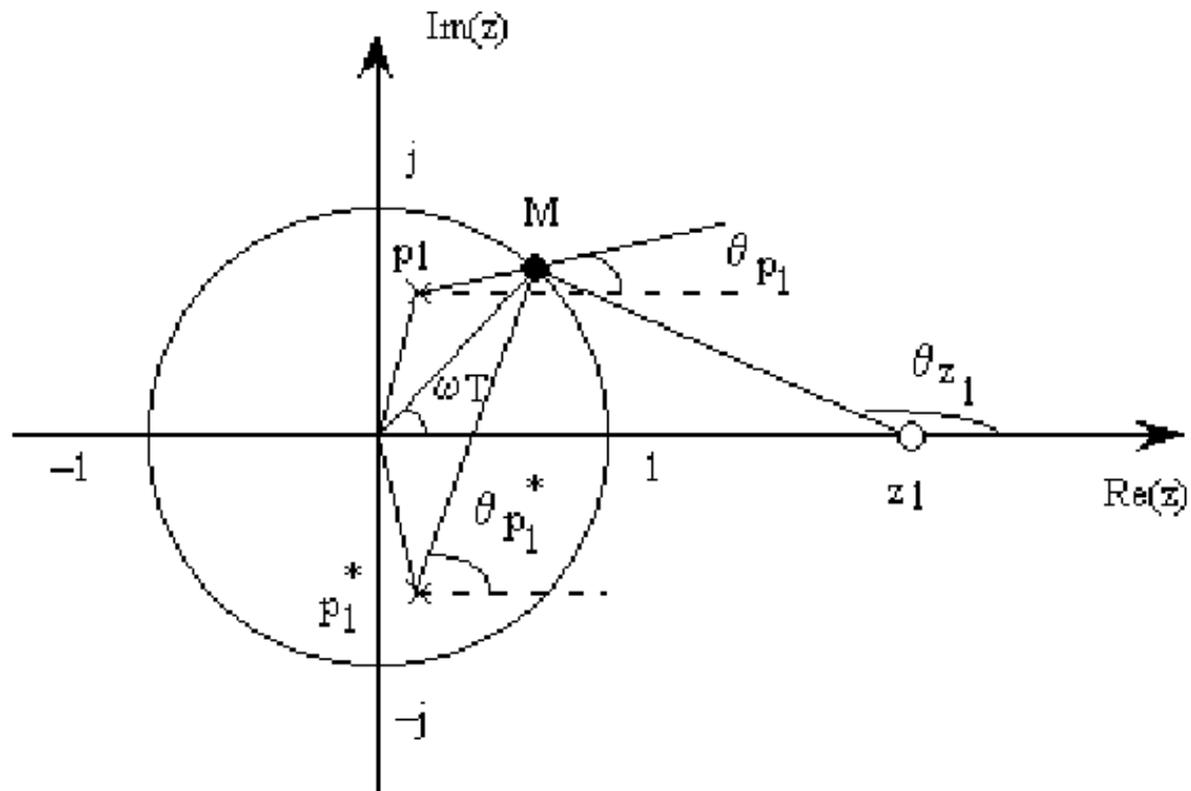
$$e^{2j\pi f} - p_i = M_{p_i} e^{j\phi_{p_i}}$$

$$|H(e^{2j\pi f})| = a_0 \frac{\prod M_{z_i}}{\prod M_{p_i}}$$

$$\phi(f) = \sum_i \phi_{z_i} - \sum_j \phi_{p_j}$$

Filtrage: Réponse en fréquence

■ Interprétation géométrique



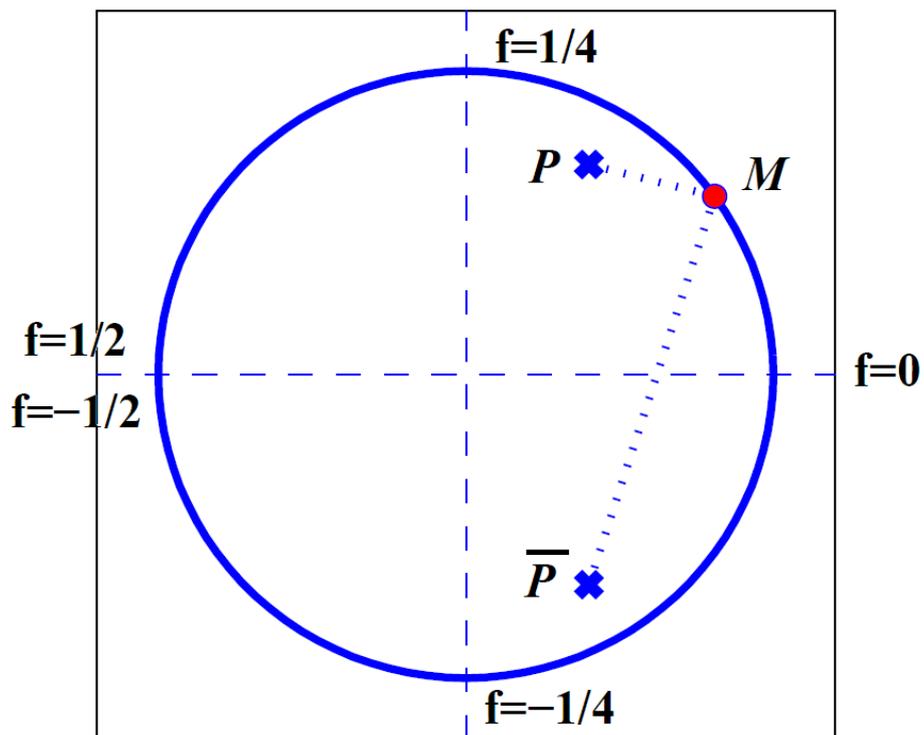
■ Filtre du second ordre

$$H(z) = \frac{1}{1 + a_1 z^{-1} + a_2 z^{-2}} = \frac{z^2}{(z - p)(z - p^*)}$$

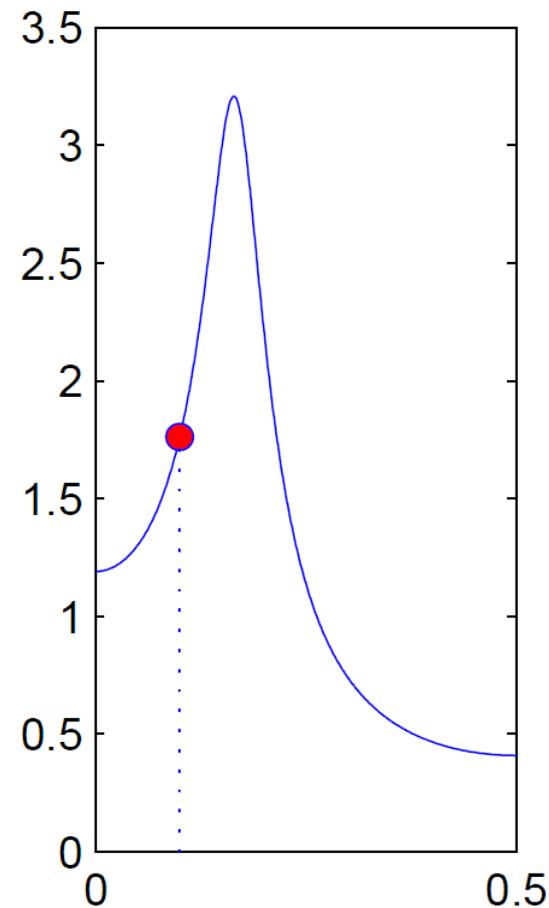
$$|H(e^{2j\pi f})| = \frac{1}{MP.M\bar{P}}$$

Filtre du second ordre

■ Représentation dans le plan Z

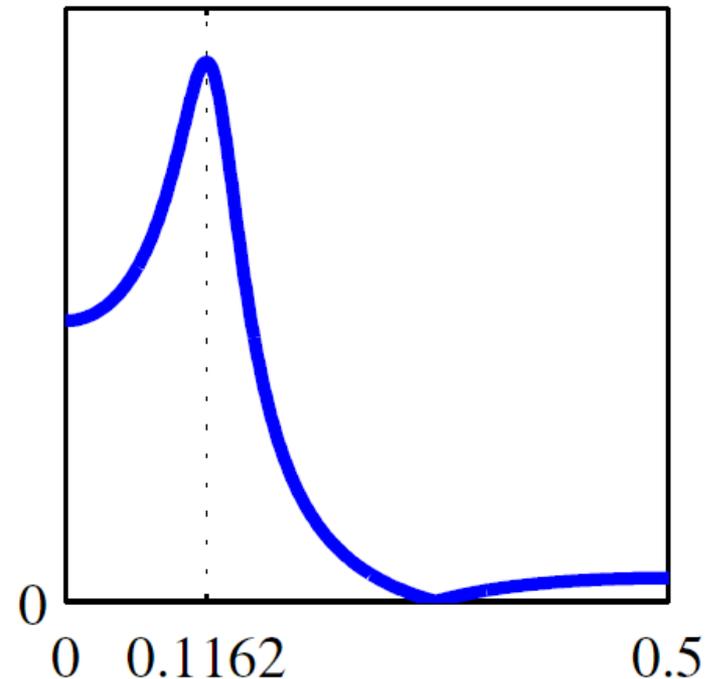
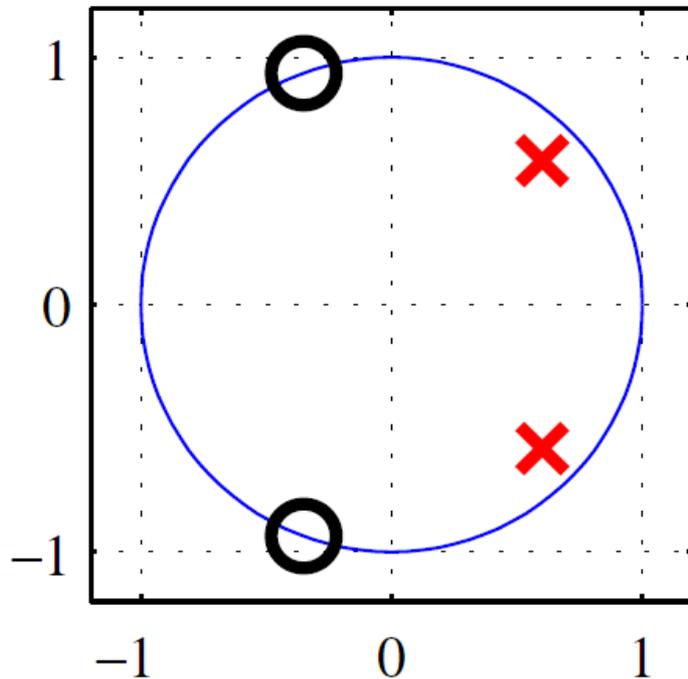


● Gain en fréquence



■ Autre exemple

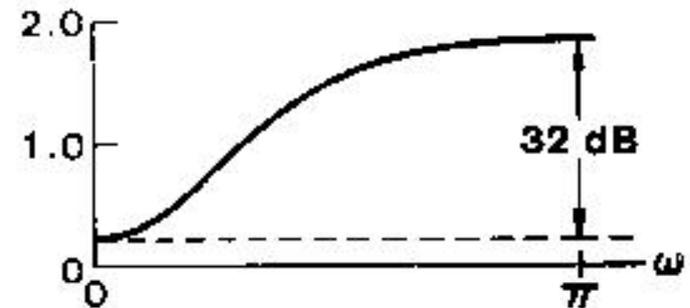
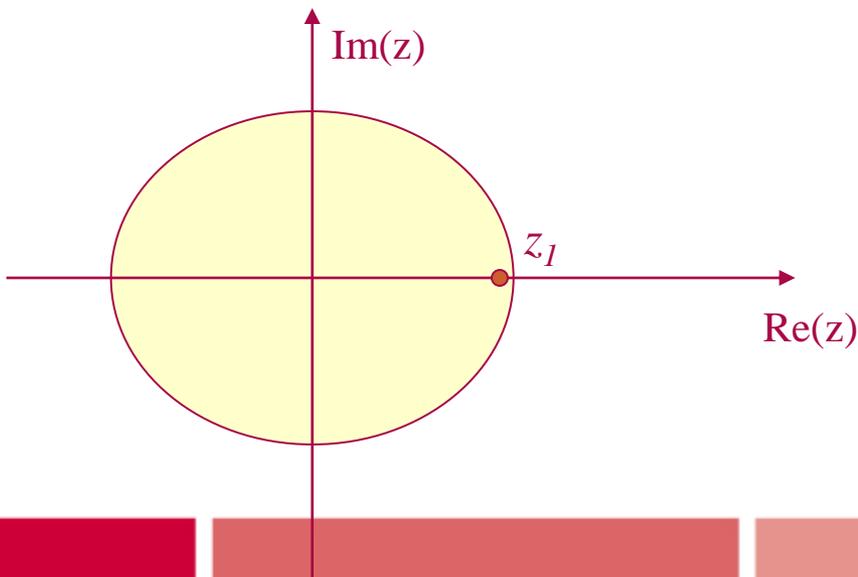
$$H(z) = \frac{1 + 0.7z^{-1} + z^{-2}}{1 - 1.2z^{-1} + 0.7z^{-2}}$$



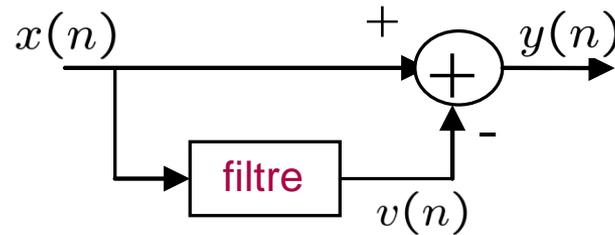
■ Filtre de préaccentuation

$$y(n) = x(n) - 0.95x(n-1)$$

$$Y(z) = X(z)(1 - 0.95z^{n-1})$$



Notions de prédiction linéaire



- Prédire la valeur $x(n)$ à partir des valeurs passées $x(n-1), x(n-2) \dots x(n-p)$
- Soit $v(n)$ la valeur prédite. Nous posons:

$$v(n) = -(a_1x(n-1) + a_2x(n-2) + \dots + a_px(n-p))$$

$$v(n) = -\sum_{i=1}^P a_i x(n-i)$$

- $y(n) = x(n) - v(n)$ est ainsi l'erreur de prédiction
- *(note: le signe $-$ pour $v(n)$ est choisi par convention pour une plus grande simplicité d'écriture)*

Notions de prédiction linéaire

■ Minimisation au sens des moindres carrés

- Minimisation de l'énergie de $y(n)$

■ Résolution matricielle

$$y(0) = x(0) + a_1x(-1) + a_2x(-2) + \dots + a_px(-p)$$

$$y(1) = x(1) + a_1x(0) + a_2x(-1) + \dots + a_px(-p+1)$$

⋮

$$y(N-1) = x(N-1) + a_1x(N-2) + a_2x(N-3) + \dots + a_px(N-1-p)$$

- Qui se réécrit:

$$\underline{y} = \underline{x} + \Gamma \cdot \underline{a}$$

- Avec $N \gg p$ et

$$\Gamma = \begin{pmatrix} x(-1) & x(-2) & \dots & x(-p) \\ x(0) & x(-1) & \dots & x(-p+1) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x(N-2) & x(N-3) & \dots & x(N-1-p) \end{pmatrix} \quad \underline{a} = \begin{pmatrix} a(1) \\ a(2) \\ \vdots \\ a(p) \end{pmatrix}$$

Notions de prédiction linéaire

■ Recherche du vecteur de coefficients optimal

- Le vecteur \underline{a}^{opt} est le vecteur qui minimise l'erreur au sens des moindres carrés:

$$\underline{a}^{opt} = \underset{\underline{a}}{\operatorname{argmin}}(\underline{y}^t \cdot \underline{y})$$

- Nous avons

$$\begin{aligned}\underline{y}^t \underline{y} &= (\underline{x} + \Gamma \cdot \underline{a})^t (\underline{x} + \Gamma \cdot \underline{a}) \\ &= \underline{x}^t \underline{x} + \underline{x}^t \Gamma \underline{a} + \underline{a}^t \Gamma^t \underline{x} + \underline{a}^t \Gamma^t \Gamma \underline{a}\end{aligned}$$

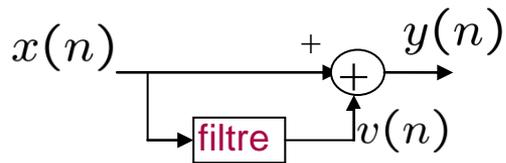
- En annulant la dérivée par rapport à \underline{a}

$$\frac{\partial}{\partial \underline{a}}(\underline{y}^t \underline{y}) = 2(\Gamma^t \underline{x} + \Gamma^t \Gamma \underline{a}) = 0$$

- On obtient:

$$\underline{a}^{opt} = (\Gamma^t \Gamma)^{-1} \Gamma^t \underline{x}$$

Notions de prédiction linéaire



$$y(n) = x(n) - v(n) = \sum_{i=0}^p a_i x(n-i)$$

⇒ Après transformée en Z

$$Y(z) = A(z)X(z)$$

- Où le « filtre blanchissant » est donné par: $A(z) = 1 + \sum_{i=1}^p a_i z^{-i}$

