

## Modèles Mathématiques pour l'Image

Raphaëlle Chaîne

Master Professionnel Image

Université Claude Bernard – Lyon 1

1

## Décomposition de Fourier

- **Que devient Fourier dans le cas des signaux non périodiques?**
- Un signal non périodique peut être vu comme un signal périodique de période infinie...

$$T_0 \rightarrow \infty$$

$$f_0 \rightarrow 0$$

- Dans la représentation fréquentielle, les raies du spectre se rapprochent, jusqu'à se toucher les unes les autres
  - Passage d'une somme discrète à une intégrale

31

## Décomposition de Fourier

- La décomposition de Fourier se généralise aux signaux non périodiques

$$s(t) = \int_{f=-\infty}^{+\infty} S(f) e^{i2\pi ft} df$$

- Les coefficients  $F_n$  sont remplacés par une fonction  $S(f)$

$$S(f) = \int_{t=-\infty}^{+\infty} s(t) e^{-i2\pi ft} dt$$

32

## Dualité des représentations Energie d'un signal

- $s(t)$  et  $S(f)$  sont deux représentations duales d'un même signal dans des espaces différents (l'espace temporel ou l'espace fréquentiel respectivement)
- La décomposition de Fourier est possible pour tous les signaux d'énergie finie (critère mathématiques de carré-intégrabilité)

$$E(s) = \int_{t=-\infty}^{+\infty} |s(t)|^2 dt = \int_{f=-\infty}^{+\infty} |S(f)|^2 df < +\infty$$

Théorème de Parseval (conservation de l'énergie entre modèle fréquentiel et modèle temporel)

33

## Décomposition de Fourier

- Le formalisme dans le cas périodique est complètement cohérent avec le formalisme plus général

- Rappel : dans le cas périodique, seules les fréquences multiples de  $f_0$  sont présentes dans le spectre

$$s_{T_0}(t) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} F_n e^{i2\pi n f_0 t}$$

- Dans le cas périodique,  $S(f)$  est donc une somme discrète d'impulsions de Dirac centrées sur les fréquences  $f = n f_0$

$$S(f) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} F_n \delta(f - n f_0)$$

34

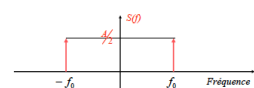
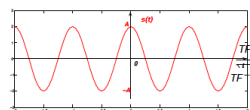
## Exemple

Transformée de Fourier de la fonction

$$s(t) = A \cos(2\pi f_0 t)$$

On a

$$S(f) = \frac{A}{2} (\delta(f + f_0) + \delta(f - f_0))$$



35

## Introduction aux distributions

- Au fait : qu'est-ce qu'une impulsion de Dirac?

36

## Distributions et impulsions de Dirac

- L'impulsion de Dirac n'est pas une fonction, mais une distribution

- Définie pour certaines valeurs de  $t$   

$$\delta(t) = 0, \forall t \neq 0$$

- Infinie pour d'autres

$$\delta(0) = +\infty$$

- Son intégrale est malgré tout définie

$$\int_{t=-\infty}^{+\infty} \delta(t) dt = 1$$

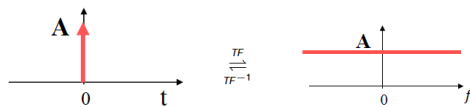
- Impulsion de Dirac : limite d'une famille de fonctions

$$C_\epsilon(t) = \begin{cases} 1/\epsilon & \text{pour } -\epsilon/2 < t < +\epsilon/2 \\ 0 & \text{ailleurs} \end{cases}$$

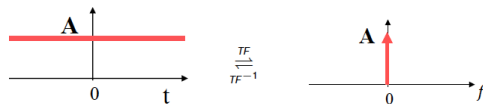
37

## Transformée de Fourier d'une impulsion de Dirac

- $S(f) = 1$



- Inversement, la transformée de Fourier d'un signal constant est une impulsion de Dirac dans le domaine fréquentiel



## Distributions et impulsions de Dirac

- En travaillant sur des distributions et non plus seulement des fonctions, on obtient un **cadre unifié plus général** qui intègre à la fois les cadres discrets et continus
- Outils permettant la modélisation de concepts difficiles à appréhender sinon, comme l'échantillonnage

39

## Propriété de Dirac et échantillonnage

- Une valeur à un instant donné  $\tau$  d'un signal peut être obtenue par intégration
- En effet

$$s(t)\delta(t) = s(0)\delta(t)$$

$$s(t)\delta(t - \tau) = s(\tau)\delta(t - \tau)$$

donc

$$\int_{t=-\infty}^{t=+\infty} s(t)\delta(t - \tau) dt = s(\tau)$$

40

## Intérêt du modèle fréquentiel

- Permet une description plus compacte des signaux périodiques
- L'obtention d'un spectre fréquentiel permet également de visualiser certaines caractéristiques qui n'apparaissent que difficilement sur la version temporelle
  - La présence de détails implique l'apparition de hautes fréquences
- Permet de comprendre et d'appréhender un signal avec une logique différente, parfois plus intuitive...

41

## Notion de filtre linéaire

- Considérons un système H
  - agissant sur un signal entrant  $s(t)$  de TF  $S(f)$
  - produisant en sortie un signal  $m(t)$  de TF  $M(f)$
- H est un système linéaire si son action se modélise par une multiplication dans le domaine fréquentiel
 
$$M(f) = S(f) \cdot H(f)$$

$H(f)$  : fonction de transfert caractérisant le filtre
- Effet sur le spectre
 

Les modules se multiplient, les arguments s'ajoutent

42

## Notion de filtre linéaire

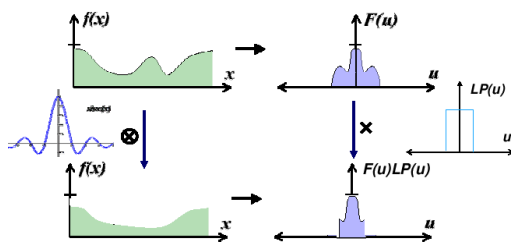
- Exemple d'un filtre passe-bas idéal
  - Nettoyage des hautes fréquences avec un filtre passe-bas
  - Fonction de transfert de type porte



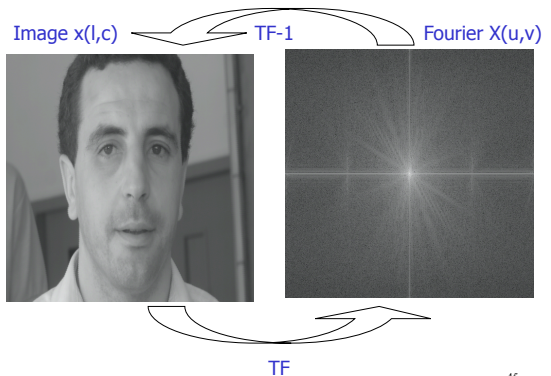
- Permet d'obtenir un signal lissé

43

## Filtrage



44

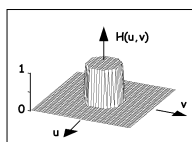


45

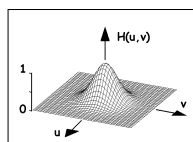
## Filtrage linéaire

$$Z(u,v) = H(u,v)X(u,v)$$

**Filtrage passe Bas :**  
accentuations des basses fréquences



Filtre Idéal



Filtre Gaussien

46

## Filtre idéal

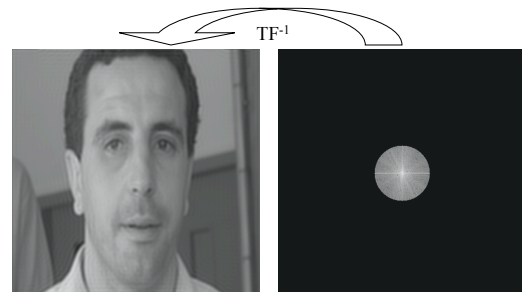
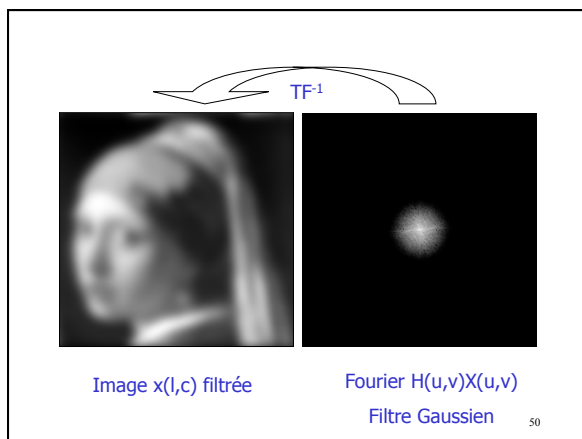
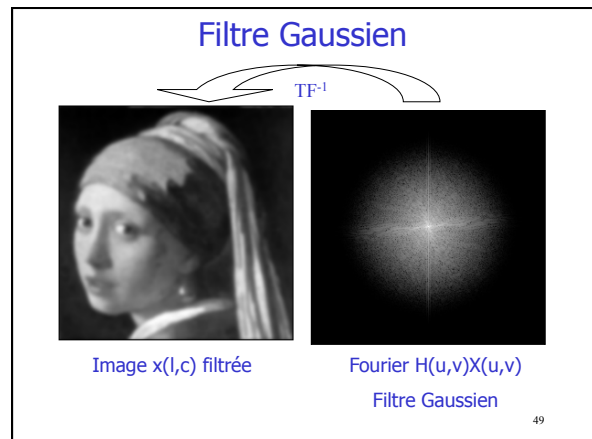
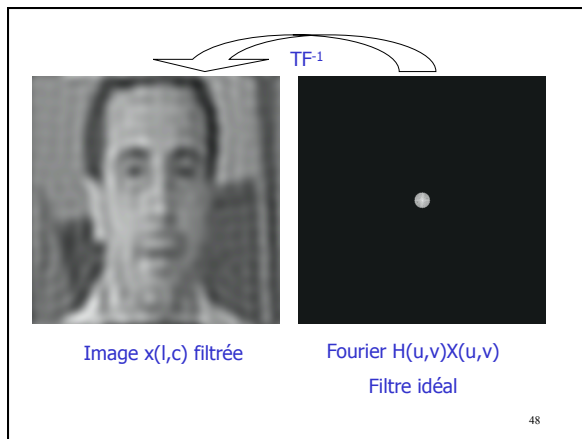


Image  $x(l,c)$  filtrée

Fourier  $H(u,v)X(u,v)$

Filtre idéal

47



## Réponse impulsionnelle et convolution

- L'action des filtres est bien définie en fréquence, par une simple multiplication
- Quand est-il dans le domaine temporel?
- Faire une multiplication dans le domaine fréquentiel revient à faire une convolution dans le temporel, avec la réponse impulsionnelle  $h(t)$  du filtre

$$c(t) = h(t) \otimes s(t) = \int_{\tau=-\infty}^{+\infty} h(\tau)s(t-\tau)d\tau$$

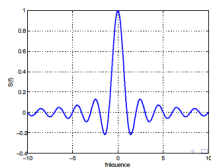
- $h(t)$  est la transformée de Fourier inverse de  $H(f)$
- Il s'agit également de la réponse de  $H$  à un Dirac
- L'impulsion de Dirac est donc l'élément neutre du produit de convolution  $h(t) \otimes \delta(t) = h(t)$

51

## Réponse impulsionnelle associée à un filtre de type marche (filtre idéal)

- Réponse impulsionnelle associée au filtre idéal entre  $-f_e/2$  et  $+f_e/2$

$$\text{sinc}_{f_e}(t) = \frac{\sin(\pi f_e t)}{\pi f_e t}$$



- Le filtrage idéal est plus facile à faire dans le domaine fréquentiel que dans le domaine temporel

52

## Réponse impulsionnelle associée à un filtre Gaussien

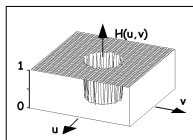
- La transformée de Fourier d'une Gaussienne étant une Gaussienne, la réponse impulsionnelle d'un filtre Gaussien d'écart type  $f_e$  est une Gaussienne d'écart type  $1/f_e$

53

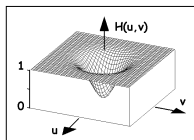
## Filtrage passe-haut

$$Z(u,v) = H(u,v)X(u,v)$$

Accentuations des hautes fréquences



Filtre Idéal



Filtre Gaussien

54

## Filtre idéal

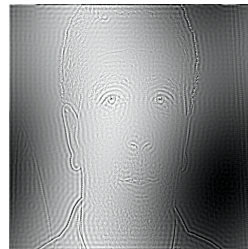
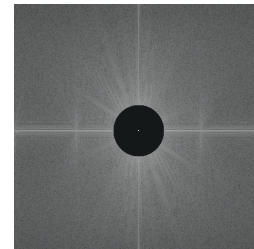


Image  $x(l,c)$  filtrée



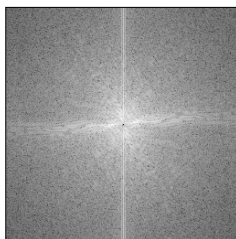
Fourier  $H(u,v)X(u,v)$   
(Filtre Idéal)

55

## Filtre Gaussien



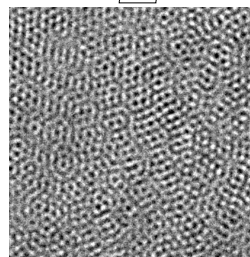
Image  $x(l,c)$  filtrée



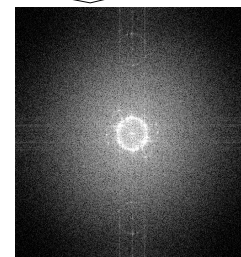
Fourier  $H(u,v)X(u,v)$   
(Filtre Idéal)

56

## Déconvolution



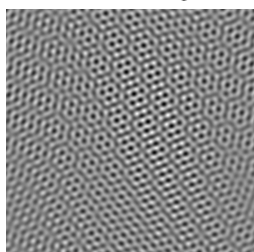
$x(l,c)$  Image Microscopie MEB



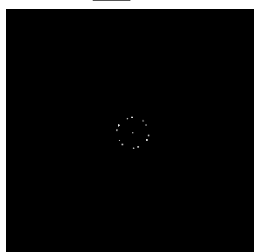
$X(u,v)$

Superposition de plusieurs images identiques par réfraction de signaux déphasés sur le capteur

57



$x(l,c)$  restaurée



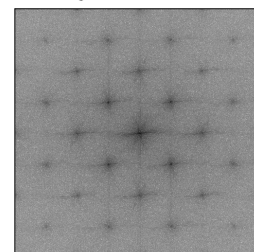
$X(u,v)$  filtrée

On ne conserve que les pics principaux (6 pics)

58



$x(l,c)$  tramée



$X(u,v)$

59

