

# LE TRAITEMENT D'IMAGES

- FILTRAGE -

Jonathan Fabrizio

<http://jo.fabrizio.free.fr>

# Filtrage

Domaines spatial et fréquentiel  
Lissage, élimination du bruit  
Détection de bords/coins

# Plan du cours

- Quelques filtres classiques pour
  - le lissage/élimination du bruit
  - la détection de bords
  - la détection de points d'intérêts
  - l'amélioration de la netteté
- Passage dans le domaine fréquentiel
  - Transformée de Fourier
  - Convolution

# Filtrage

## Quelques filtres classiques

# Filtrage

- On s'appuie souvent sur le produit de convolution
- On va recalculer la valeur d'un pixel en fonction de son voisinage

# Filtres classiques : Lissage, débruitage

# Filtres classiques : moyenne

## Lissage

- Filtre moyennneur
  - Objectif : lisser l'image
  - Fonctionnement : on remplace la valeur d'un pixel par la moyenne des valeurs des pixels du voisinage
  - Noyau de convolution :

$$\frac{1}{9} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

- Comment choisir la taille/la forme du voisinage ?

# Filtres classiques : moyenne

## Lissage

- Filtre moyennneur, résultat :





# Filtres classiques : moyenne

## Impact de la taille du voisinage

- Filtre moyenneur, résultats :



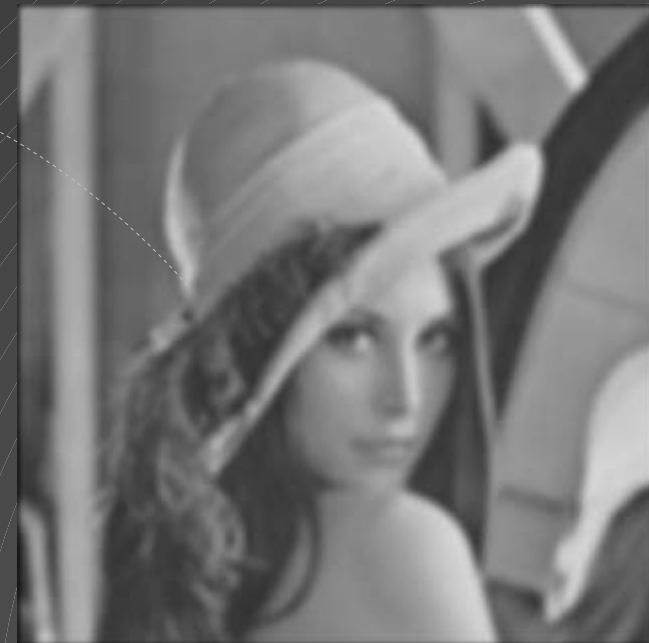
Original



3x3



5x5



# Filtres classiques

- Implémentation
  - Comment implémenter un tel filtre ?
  - Que faire sur la bordure ?
- Amélioration ?
  - ?

# Filtres classiques

- Implémentation
  - Comment implémenter un tel filtre ?
  - Que faire sur la bordure ?
- Amélioration ?
  - Au lieu de faire contribuer tous les pixels également, on peut privilégier les pixels proches du centre
    - Filtre gaussien

# Filtres classiques : Gaussien

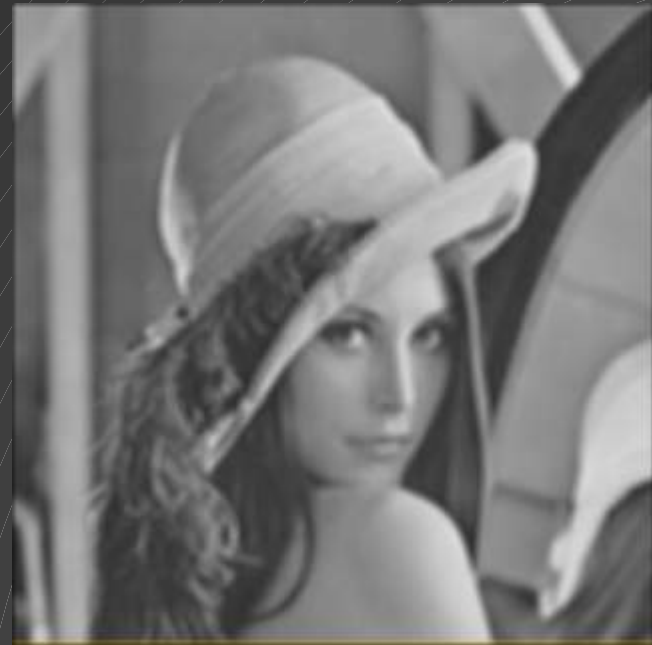
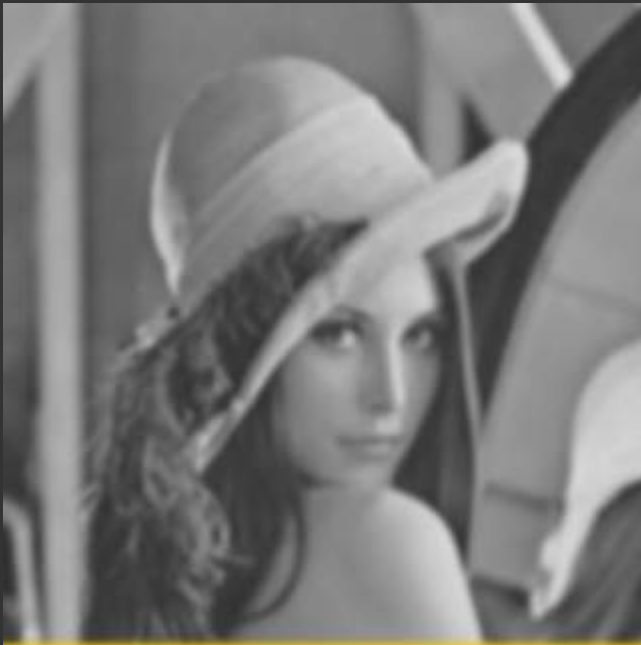
## Lissage

- Filtre Gaussien
  - Objectif : lisser l'image
  - Fonctionnement : on remplace la valeur d'un pixel par la moyenne pondérée des valeurs des pixels du voisinage
  - Noyau de convolution : gaussienne
  - Paramètre / Taille du Noyau ?

# Filtres classiques : Gaussien

## Lissage

- Filtre Gaussien – résultat
  - Comparaison avec le filtre moyennneur
    - Avantages/Inconvénients ?



# Filtres classiques : Médian

## Lissage

- Filtre médian
  - Objectif : débruitage
  - Fonctionnement : trier l'ensemble des valeurs des intensités des pixels sur un voisinage puis remplacer la valeur du pixel considéré par la valeur médiane sur le voisinage

# Filtres classiques : Médian

## Lissage

- Filtre médian – résultat
  - Supprime facilement le bruit impulsionnel
  - Préserve l'information de contour
  - Est un peu lourd (tri)



# Filtres classiques : Gaussien

## Lissage

- Lissage (gaussien, moyenne...)
  - Dégrade les frontières
  - Solutions ?



# Filtres classiques : Gaussien

## Lissage

- Lissage (gaussien, moyenne...)
  - Dégrade les frontières
  - Solutions ?
    - Faire contribuer principalement les pixels qui ont une couleur proche de la couleur du pixel considéré ou pondérer leur apport en fonction de leur couleur
    - Filtre de Nagao
    - ...

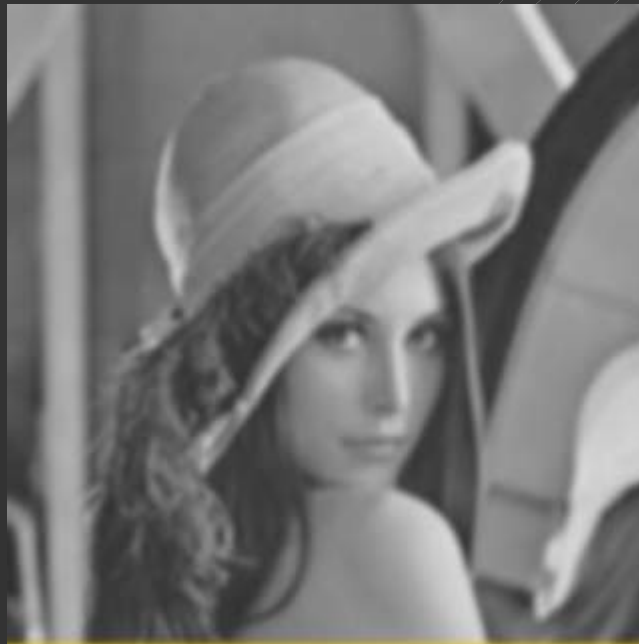
# Filtres classiques : Gaussien

## Lissage

- Filtre gaussien, résultats :



Original



Gaussien



Gaussien sélectif

# Filtres classiques : Nagao

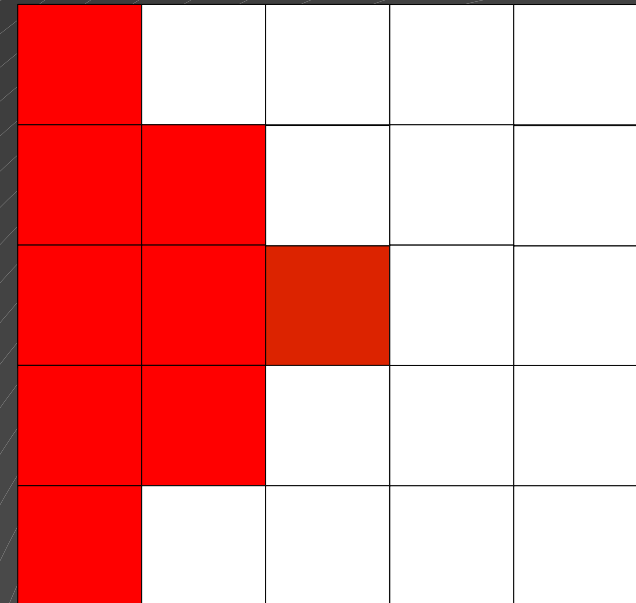
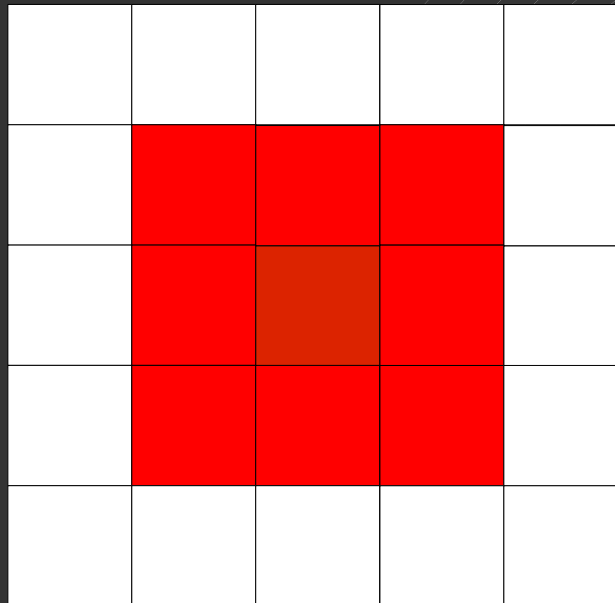
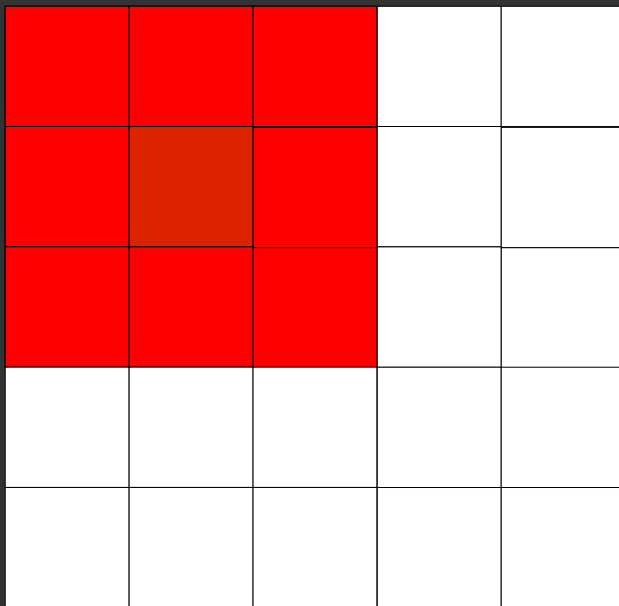
## Lissage

- Filtre de Nagao
  - Tenir compte des régions ?

# Filtres classiques : Nagao

## Lissage

- Filtre de Nagao
  - Faire un médian mais dans la région de variance faible



# Filtres classiques : Nagao

## Lissage

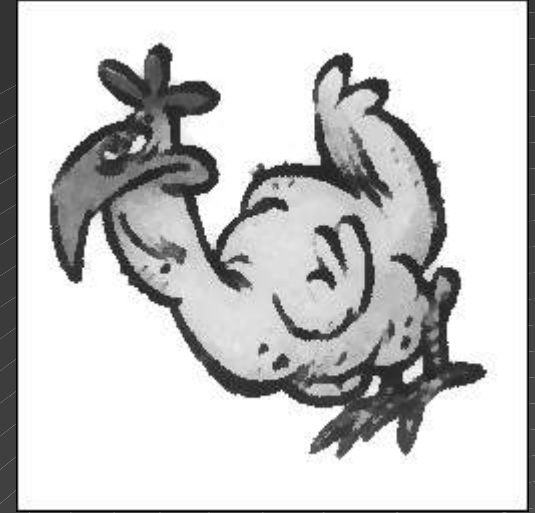
- Filtre de Nagao (pas un traiteur d'images), résultats



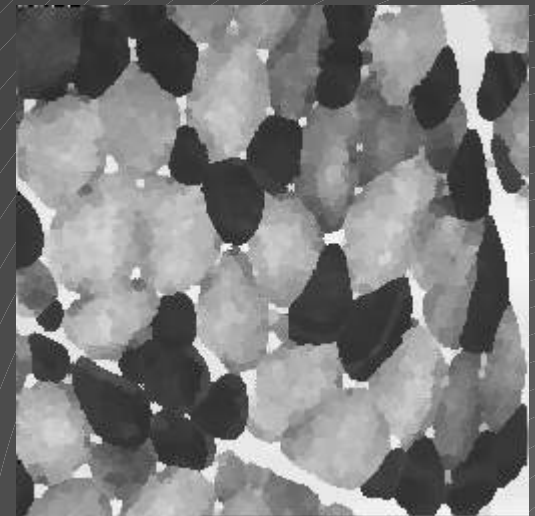
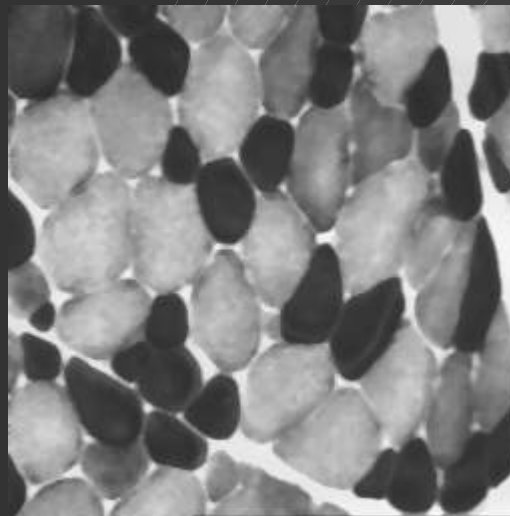
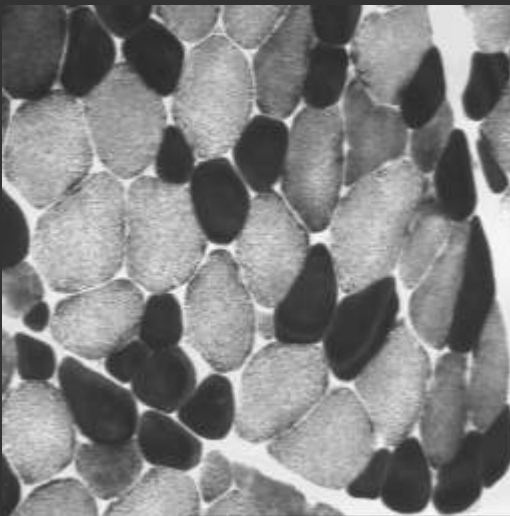
Originaux



Médian



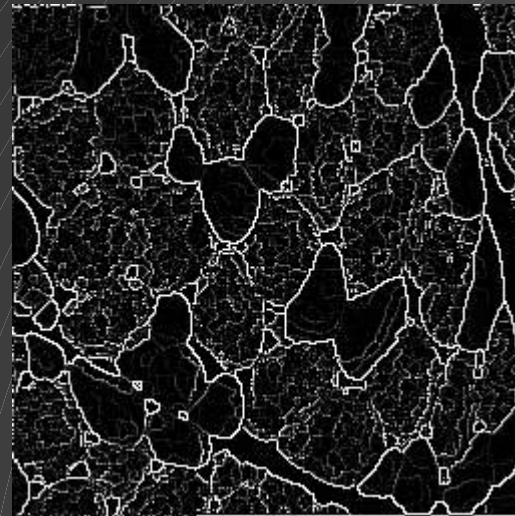
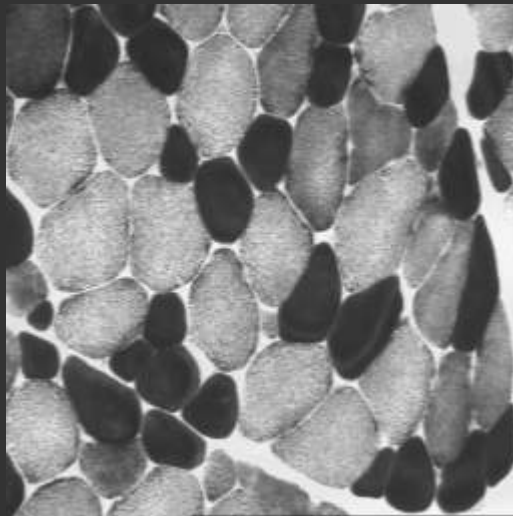
Nagao



# Filtres classiques

## Détection de bords

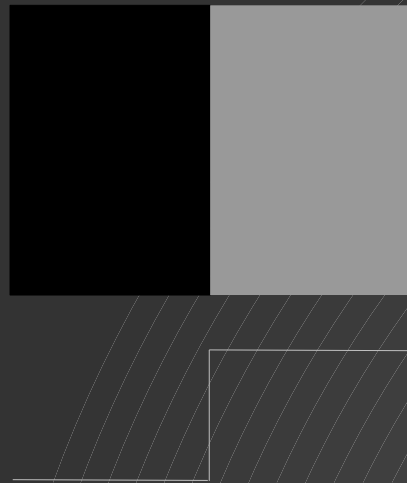
- Détection de bords
  - Comment se caractérise un contour ?
  - Comment trouver les contours ?
  - Pourquoi trouver les contours ?



# Filtres classiques

## Détection de bords

- Définir la notion de bord / contour
  - Transition brutale (échelon)

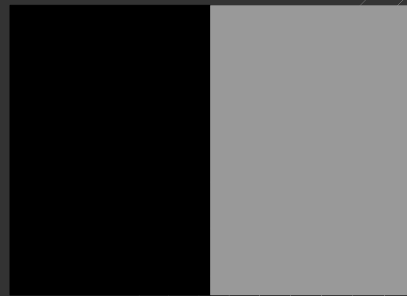




# Filtres classiques

## Détection de bords

- Définir la notion de bord / contour
  - Transition brutale (échelon)

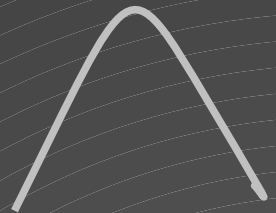
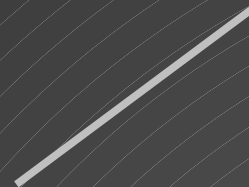
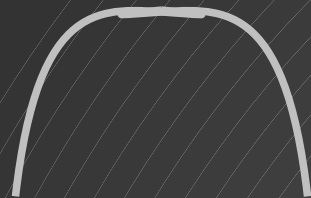
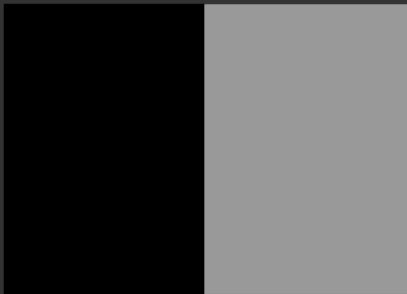




# Filtres classiques

## Détection de bords

- Définir la notion de bord / contour
  - Quelle opération réaliser pour détecter ce type de motifs ?



# Filtres classiques

## Détection de bords

- Détection de bord : calcul de la dérivée ?



$$\frac{\partial f(x, y)}{\partial x}$$



$$\frac{\partial f(x, y)}{\partial y}$$



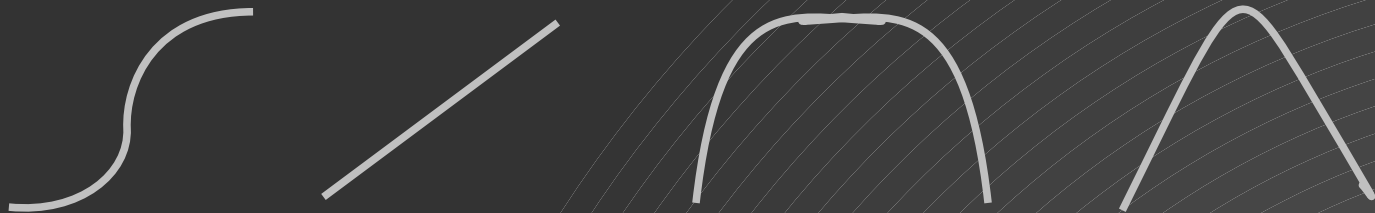
# Filtres classiques

## Détection de bords

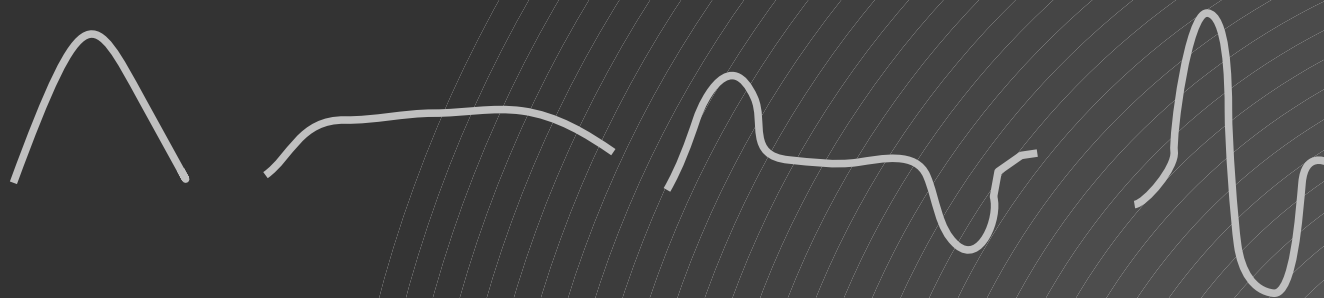
- Détection de bord : calcul de la dérivée :

- $\lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x+h) - f(x)}{h}$

Profil :



Dérivée :



- Recherche de maxima locaux ?

# Filtres classiques

## Détection de bords

- Calcul de la dérivée en 1 point  $x$

- En continu :  $\lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x+h) - f(x)}{h}$

- Dans notre cas (discret) :

- $f'(x) = (f(x+1) - f(x))$  ou  $\frac{1}{2} * (f(x+1) - f(x-1))$

- Masques :

-1	1		
----	---	--	--

 $\frac{1}{2}$ 

-1	0	1
----	---	---

- Attention signal 2D

# Filtres classiques : Roberts

## Détection de bords

- Filtre de Roberts

$$r(x,y) = \text{sqrt}( ( i(x,y)-i(x-1,y-1) )^2 + ( i(x,y-1)-i(x-1,y) )^2 )$$

$$r(x,y) = | i(x,y)-i(x-1,y-1) | + | i(x,y-1)-i(x-1,y) |$$

- Contours pas forcément nets

# Filtres classiques : Sobel, Prewitt

## Détection de bords

- Sobel

-1	0	1	-1	-2	-1
-2	0	2	0	0	0
-1	0	1	1	2	1

- Prewitt

-1	0	1	-1	-1	-1
-1	0	1	0	0	0
-1	0	1	1	1	1

Pourquoi ces coefficients ?

# Filtres classiques : Sobel, Prewitt

## Détection de bords

- Sobel

-1	0	1	-1	-2	-1
-2	0	2	0	0	0
-1	0	1	1	2	1

- Prewitt

-1	0	1	-1	-1	-1
-1	0	1	0	0	0
-1	0	1	1	1	1

Inclusion du lissage...

# Filtres classiques : Sobel, Prewitt

## Détection de bords

Sobel

-1	0	1
-2	0	2
-1	0	1

-1	-2	-1
0	0	0
1	2	1

Prewitt

-1	0	1
-1	0	1
-1	0	1

-1	-1	-1
0	0	0
1	1	1



$$\begin{pmatrix} \frac{\partial f(x,y)}{\partial x} \\ \frac{\partial f(x,y)}{\partial y} \end{pmatrix}$$



# Filtres classiques : Sobel, Prewitt

## Détection de bords

Sobel

-1	0	1
-2	0	2
-1	0	1

-1	-2	-1
0	0	0
1	2	1

Prewitt

-1	0	1
-1	0	1
-1	0	1

-1	-1	-1
0	0	0
1	1	1



$$\sqrt{sx^2 + sy^2}$$

$$\tan^{-1}(sy/sx)$$

# Filtres classiques

## Détection de bords

- Comment récupérer les contours à partir de l'image du gradient ?



# Filtres classiques

## Détection de bords

- Comment récupérer les contours à partir de l'image du gradient ?



Le vecteur gradient est orthogonal aux lignes de niveaux

plus sa norme est grande plus la transition est forte

On cherche une transition maximale

# Filtres classiques

## Détection de bords

- Comment récupérer les contours à partir de l'image du gradient ?



- Différentes stratégies :
  - Seuillage
  - Seuillage par hystérésis
  - Recherche de lignes de crête
- Problème :
  - Contour fermé/contour ouvert ?

# Filtres classiques : Kirsch, Robinson

## Détection de bords

- Kirsch and Robinson Compass Masks :

-3	-3	5	-3	5	5	5	5	5
-3	0	5	-3	0	5	-3	0	-3
-3	-3	5	-3	-3	-3	-3	-3	-3

-1	0	1	0	1	2	1	2	1
-2	0	2	-1	0	1	0	0	0
-1	0	1	-2	-1	0	-1	-2	-1

0

1

2

...

7

# Filtres classiques : Kirsch, Robinson

## Détection de bords

- Kirsch and Robinson Compass Masks :

-3	-3	5	-3	5	5	5	5	5
-3	0	5	-3	0	5	-3	0	-3
-3	-3	5	-3	-3	-3	-3	-3	-3

-1	0	1	0	1	2	1	2	1
-2	0	2	-1	0	1	0	0	0
-1	0	1	-2	-1	0	-1	-2	-1

0

1

2

... 7

L'amplitude est donnée par la plus forte réponse

L'orientation est déduite du masque qui a donné la plus forte réponse

« Sobel que l'on fait tourner... »



# Filtres classiques : Frei-Chen

## Détection de bords

- Frei-Chen

- La détection se fait seulement avec :

$$\frac{1}{2\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 & \sqrt{2} & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ -1 & -\sqrt{2} & -1 \end{bmatrix} + \text{rotations à } 90^\circ$$

$$\theta = \arccos \left( \frac{\sum_{k=1}^4 (W_k * I)^2}{\sum_{k=1}^9 (W_k * I)^2} \right)$$

- Plus theta est grand, moins la bordure est marquée (theta est entre 0 et Pi).
- Avantage :
  - Plus robuste à différents niveaux d'illumination
  - Plus robuste car élimine les motifs lignes, points... de la détection
  - Peut être utilisé pour détecter les lignes en utilisant les masques 5 à 8 à la place des masques 1 à 4.



# Filtres classiques : Le laplacien

## Détection de bords

- Utilisation de la dérivée seconde
  - Un point de contour est un passage à zéro de la dérivée seconde

# Filtres classiques : Le laplacien

## Détection de bords

- Dérivée seconde :



# Filtres classiques : Le laplacien

## Détection de bords

- Calcul du laplacien
  - $f'(x) = f(x+1) - f(x)$
  - $f''(x) = f'(x+1) - f'(x)$
  - $f''(x) = f(x+2) - f(x+1) - f(x+1) + f(x)$
- $f''(X) = f(X+1) - 2 * f(X) + f(X-1)$