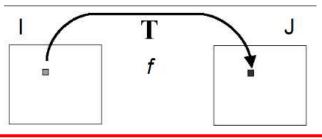
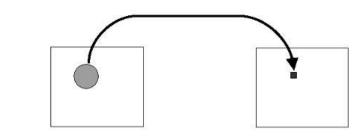
Traitements sur les images

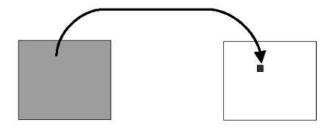
□ Transformations locales



ponctuelles : J(x0,y0) = f[I(x0,y0)]**Opération sur les histogrammes**



locales: J(x0,y0) = f[I(V)]V: voisinage de (x0,y0)Filtres,...



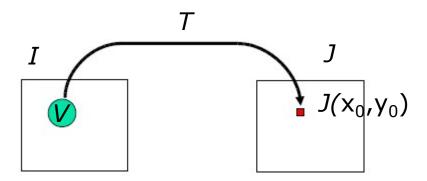
globales : J(x,y) = f[I(x,y)]Transformée de fourier,...



- Principe
 - Lire la valeur de quelques pixels voisins
 - ⇒ calculer une nouvelle valeur pour un pixel à partir des valeurs du voisinage

$$J(x_0,y_0)=T[I(V)]$$

Avec V:voisinage de (x_0, y_0)



- □ Idée
 - Utiliser la redondance spatiale pour 2 catégories de problèmes différents
 - □ Améliorer l'image numérique
 - ⇒ Augmenter la qualité de son rendu visuel
 - Atténuation, suppression de dégradation
 - □ Simplifier l'image
 - ⇒ Dans le but de faciliter une analyse ultérieure
 - Élimination de structures inutiles du pt de vue de l'analyse visée



- □ Un outil: la convolution (domaine spatial)
 - Filtrage linéaire correspond à une multiplication dans le domaine fréquentiel de la fonction indicatrice du complémentaire du support du signal à éliminer et du signal à retrouver

```
Avec f'(x,y) = f(x,y) + s(x,y)

f'(x,y) = image observée

f(x,y): image initiale

s(x,y): signal à éliminer (en général inconnu)
```

 Cette opération peut se réaliser directement dans le domaine spatial par la convolution



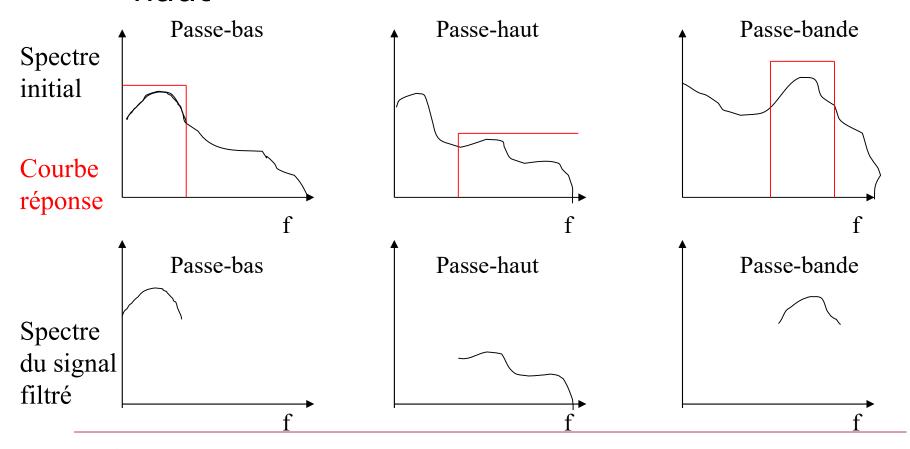
 Objectifs de la convolution (éliminer le bruit, extraire les contours)

Illustration de ce qui se passe dans le domaine fréquentiel

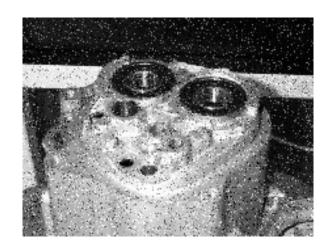
- Supprimer certaines composantes de l'image du domaine des fréquences
 - ☐ filtre passe-haut : sélection des hautes fréquences (contours, ... Mais aussi bruit) ;
 - ☐ filtre passe-bas : sélection des basses fréquences
 - → lissage, défocalisation de l'image.



Illustration des filtres passe-bas et passehaut



- ☐ Illustration des filtres passe-bas
 - □ Bruit = hautes fréquences
 - élimination du bruit
 - Affaiblissement des contours (qui sont aussi des hautes fréquences)





□ Illustration des filtres passe-haut et passebas



Image Originale



Image après filtre passe-haut



Image après filtre passe-bas

- Filtrage dans le domaine spatial
 - Un outil: la convolution
 - Un opérateur produit dans l'espace des fonctions

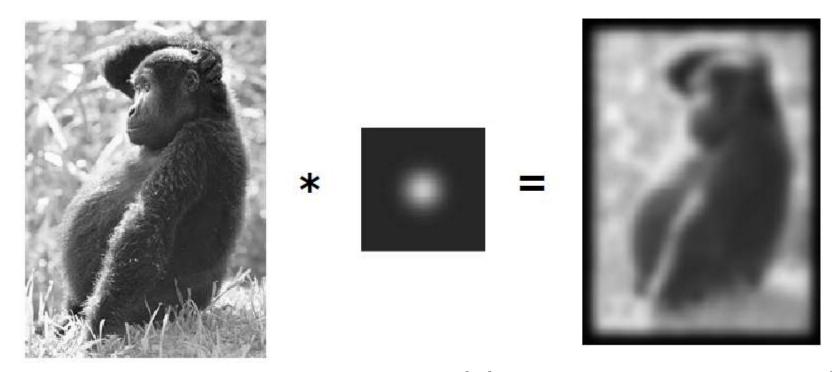
$$(f,g) \to h$$

 $(f \otimes g)(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x-t)g(t)dt$

- ☐ Avec
 - f la fonction ou l'image initiale
 - g un motif de référence
 - h l'image transformée
- Propriété
 - La convolution est commutative



□ Un outil : la convolution



f: Image

g: motif de référence (masque)

h: Image convoluée (résultat)

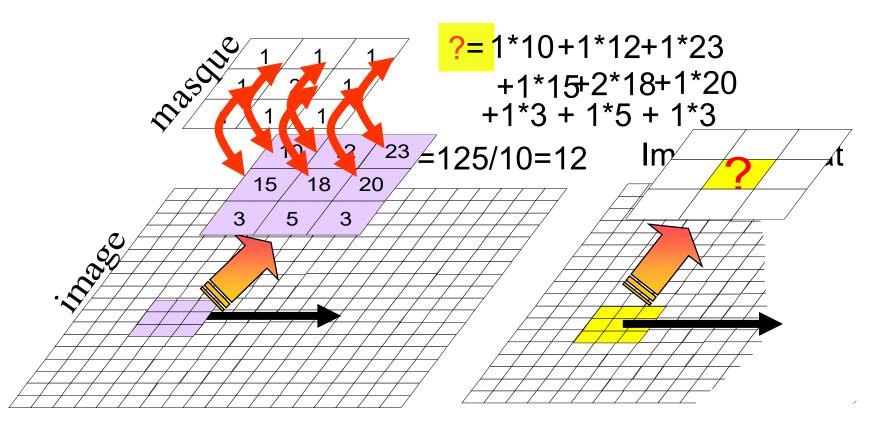


- □ La convolution discrète
 - Une image
 - □ a un support borné
 - □ est définie par une matrice (f_{ij})_{ij}
 - Avec i: indice de ligne,j, indice de colonne
 - Si le support de la fonction de référence g est un carré de côté 2p+1 centré à l'origine on a

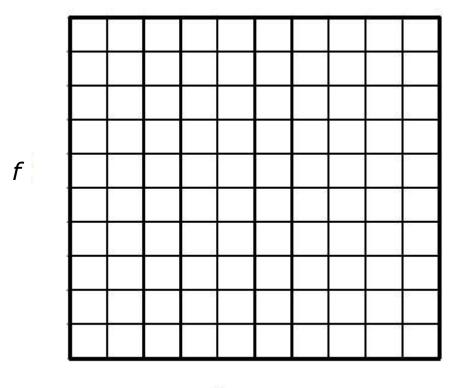
$$f \otimes g(i,j) = \sum_{\alpha=-p}^{+p} \sum_{\beta=-p}^{+p} f_{i-\alpha,j-\beta} \cdot g(\alpha,\beta) = \sum_{\alpha=-p}^{+p} \sum_{\beta=-p}^{+p} f_{i-\alpha,j-\beta} \cdot a_{\alpha,\beta}$$

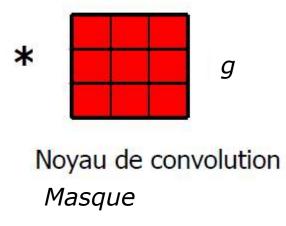
Avec $a_{\alpha,\beta}$ coefficient du masque de convolution

Convolution numérique



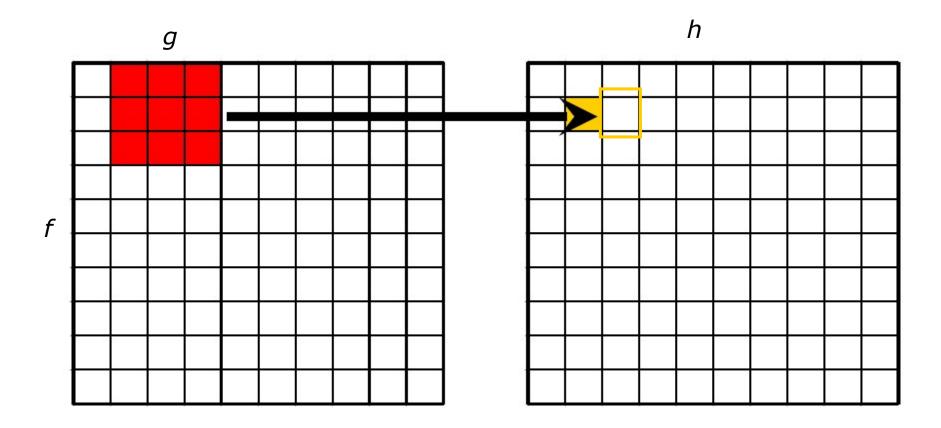
Convolution numérique

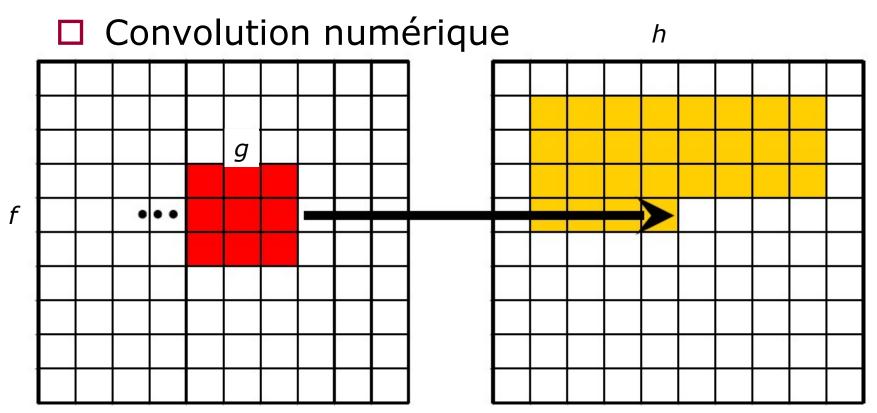




Image

Convolution numérique

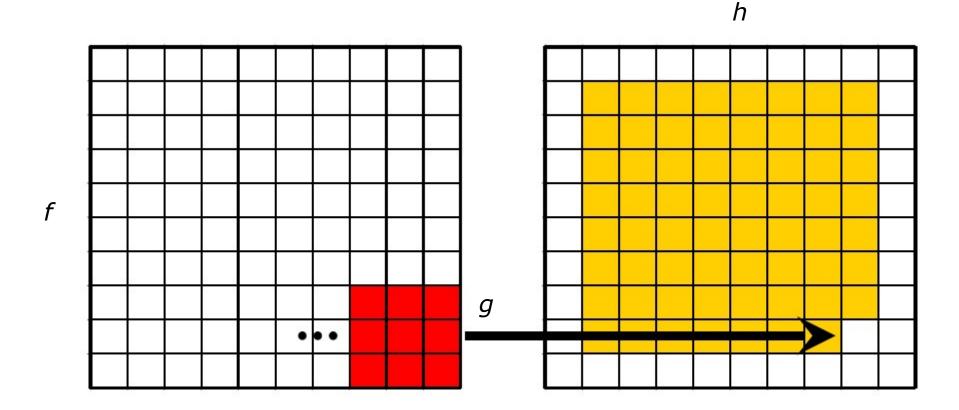




$$H(x,y) = f(x-1,y-1)*g(0,0) + f(x,y-1)*g(1,0)+f(x+1,y-1)*g(2,0) + f(x-1,y)*g(0,1) + f(x,y)*g(1,1)+f(x+1,y)*g(2,1) + f(x-1,y+1)*g(0,2) + f(x,y+1)*g(1,2)+f(x+1,y+1)*g(2,2)$$



Convolution numérique



- Convolution numérique
 - Problème : Que faire avec les bords de l'image ?
 - ☐ Mettre à zéro (0)
 - Convolution partielle sur une portion du noyau
 - ☐ ... (pas de solution miracle)

?	?	?	?	?	?	?	?	?	?
?									?
?									?
?:									?
?									?
?									?
?									?
?:									?
?									?
?	?	?	?	?	?	?	?	?	?



- Convolution numérique
 - Traitement appliqué dépend du choix
 - □ du voisinage
 - Forme du masque ou noyau du filtre
 - Taille p du masque ou noyau du filtre
 - ☐ Des coefficients a_{ii} qui définissent le masque



- Convolution numérique
 - Traitement appliqué dépend du choix
 - □ du voisinage
 - Forme du masque ou noyau du filtre
 - Taille p du masque ou noyau du filtre
 - ☐ Des coefficients a_{ii} qui définissent le masque



- ☐ Famille de filtres
 - Filtres de lissage
 - éliminent des éléments perturbateurs / non significatifs dans les images numériques
 - ☐ Filtres linéaires
 - Filtres moyenneurs
 - Filtres gaussiens
 - □ Filtres non linéaires
 - Filtre médian
 - Rank value Filters (généralisation du filtre médian)
 - Filtres dérivateurs
 - Opérateurs qui mettent en évidence certaines variations spatiales dans les images



- ☐ Filtres linéaires moyenneurs
 - Remplacer le niveau de gris d'un pixel par la moyenne des niveaux des pixels voisins

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

- La somme des coefficients est égale à 1 pour conserver la dynamique de l'image
 - ⇒ On divise le résultat de la convolution par La somme des coefficients du masque



- ☐ Filtre linéaire moyenneur
 - □ Permet de lisser l'image (smoothing)
 - Remplace chaque pixel par la valeur moyenne de ses voisins
 - Réduit le bruit et les détails non-importants
 - Brouille ou rend floue l'image (blur edges)
 - ☐ Filtre dont tous les coefficients sont égaux
 - Exemple de filtres moyenneurs

1/9	1/9	1/9			1	1	1
1/9	1/9	1/9	ou	1/9	1	1	1
1/9	1/9	1/9			1	1	1

3x3

1/25

	1	1	1	1	1	
130	1	1	1	1	1	
22	1	1	1	1	1	
	1	1	1	1	1	
100	1	1	1	1	1	
•	5x5					



☐ Filtre linéaire moyenneur

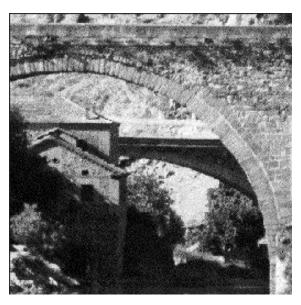


image originale

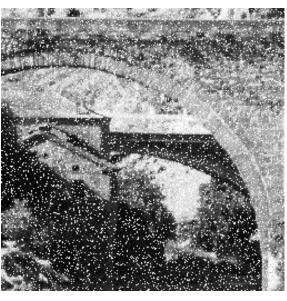


image bruitée

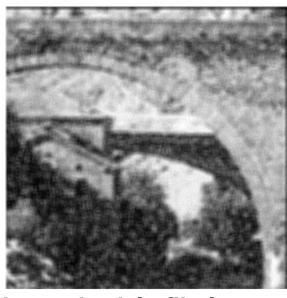
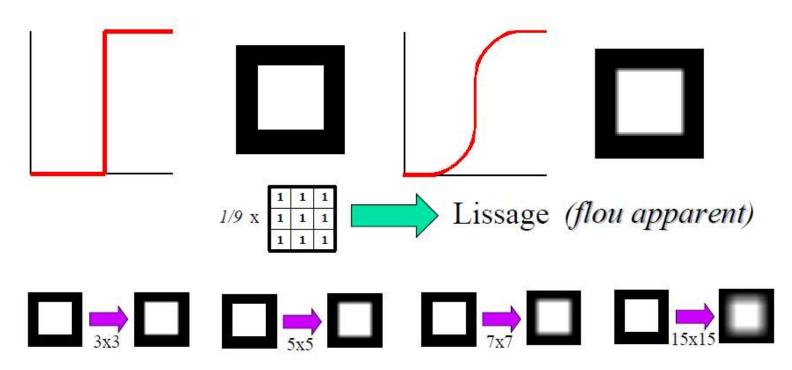


image bruitée filtrée (taille 5x5)

Filtre linéaire moyenneur



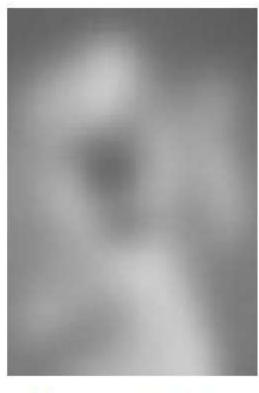
Plus le filtre grossit , plus le lissage devient important et plus le flou s'accentue !



☐ Filtre linéaire moyenneur



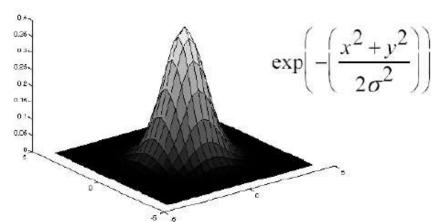




Moyenne 11x11



☐ Filtre gaussien



Fonction gaussienne en 3D

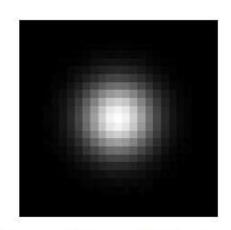


Image d'une gaussienne

$$\frac{1}{98} \times \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 2 & 1 \\ 2 & 6 & 8 & 6 & 2 \\ 3 & 8 & 10 & 8 & 3 \\ 2 & 6 & 8 & 6 & 2 \\ 1 & 2 & 3 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

☐ Filtre gaussien







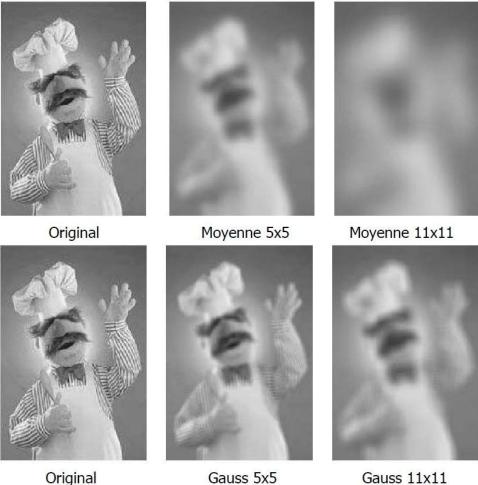
Original

Gauss 5x5

Gauss 11x11



Filtre movenneur / Filtre gaussien



Le filtre gaussien donne un meilleur lissage et une meilleure réduction du bruit que le filtre moyenneur



- ☐ Filtres non linéaires
 - Filtre médian
 - □ Non linéaire donc ne peut pas s'implémenter comme un produit de convolution
 - → On remplace la valeur d'un pixel par la valeur médiane dans son voisinage NxN

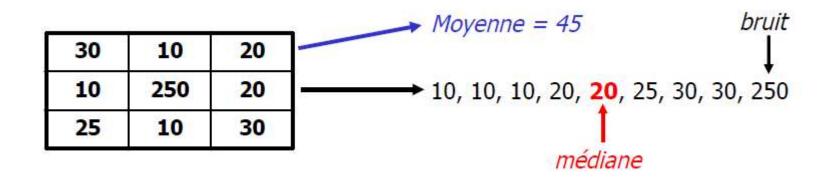




Image bruitée + filtre médian

- ☐ Filtres non linéaires
 - Filtre médian

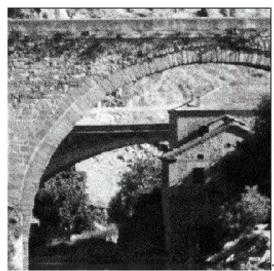
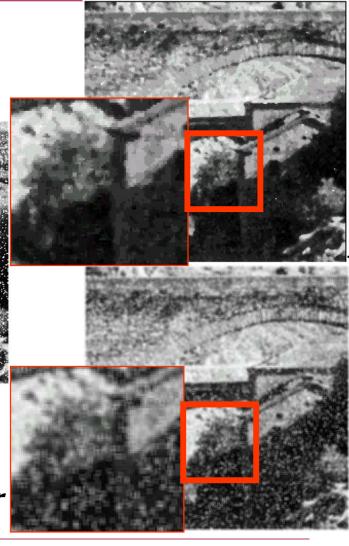


Image originale



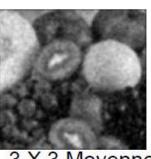
Image bruitée

Image bruitée + filtre moyenneur

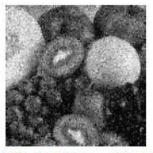




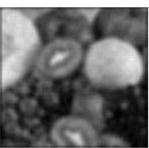
- ☐ Filtres non linéaires
 - Filtre médian



3 X 3 Moyenne



Bruit "poivre et sel"



5 X 5 Moyenne







Filtre médian



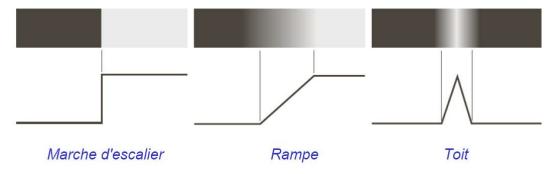
- ☐ Filtres dérivateurs
 - Opérateurs qui mettent en évidence certaines variations spatiales dans les images (changements d'intensité)



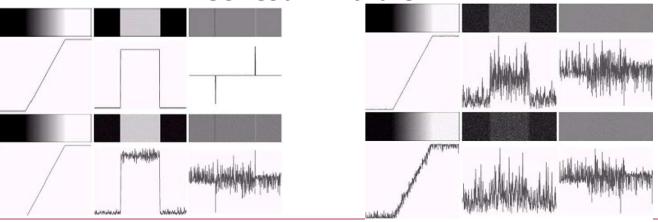
Contours = simplification de l'image utile



- Contours
 - Discontinuités locales de niveaux de gris

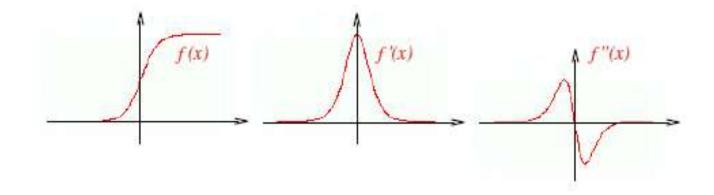


Contour + bruit





- Contours
 - Maxima locaux de la dérivée première
 - Passage par zéro de la dérivée seconde





- Image = signal bidimensionnel
 - Cas continu
 - □ dérivée 1ère est représentée par un vecteur gradient qui donne en chaque pixel
 - I 'amplitude du contour (norme du gradient)
 - l'orientation θ du contour (perpendiculaire à I 'orientation du gradient)

$$I(x,y) = \left(\frac{\partial I}{\partial x}, \frac{\partial I}{\partial y}\right) \quad \text{avec} \quad \nabla = \left(\frac{\partial I}{\partial x}\right)^2 + \left(\frac{\partial I}{\partial y}\right)^2$$
$$\theta = \frac{\pi}{2} + \arctan\left(\frac{\partial I}{\partial x}, \frac{\partial I}{\partial y}\right)$$

$$\nabla = \left(\frac{\partial I}{\partial x}\right)^2 + \left(\frac{\partial I}{\partial y}\right)^2$$

$$\theta = \frac{\pi}{2} + \arctan \left(\frac{\partial I}{\partial x}, \frac{\partial I}{\partial y} \right)$$

- □ Filtrage par convolution
 - Approximation simple des dérivées directionnelles par différences finies calculées par convolution avec des noyaux simples

Ex:

$$\begin{bmatrix} -11 \end{bmatrix}$$
 pour l'approximation de $\frac{\partial f}{\partial x}$ $\begin{bmatrix} -1 \end{bmatrix}$

On utilise plus souvent $\begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$ et $\begin{bmatrix} -1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$

- Filtrage par convolution
 - Ces approximations sont sensibles au bruit
 - ⇒ on les combine en général avec un filtre lisseur dans la direction orthogonale à celle de dérivation

[121] Combiné avec
$$\begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$
 donne $h_y = \begin{bmatrix} -1 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \end{bmatrix}$

 $\begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} \quad \textbf{Combin\'e avec} \quad \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$

$$\begin{array}{ll} f_x[i,j] = (f*h_x)[i,j] \\ f_y[i,j] = (f*h_y)[i,j] \end{array}$$
 Filtres de Sobel

$$h_{y} = \begin{bmatrix} -1 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$h_{x} = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ -2 & 0 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

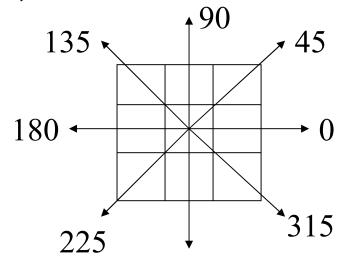
- ☐ Filtrage par convolution
 - Quelques filtres pour approximer le gradient
 - ☐ Opérateur de Prewitt

$$h_{x} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 1 & 0 & -1 \\ 1 & 0 & -1 \end{pmatrix} \quad et \quad h_{y} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ -1 & -1 & -1 \end{pmatrix}$$

□ Opérateur de Sobel

$$h_x = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 2 & 0 & -2 \\ 1 & 0 & -1 \end{pmatrix} \quad et \quad h_y = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ -1 & -2 & -1 \end{pmatrix}$$

- Opérateur de Kirsh
 - associe un masque à chaque direction détectable dans le voisinage du pixel considéré
 - □ voisinage 3x3
 - => 8 directions possibles: 0,45, 90, 135, 180, 225, 270, 315





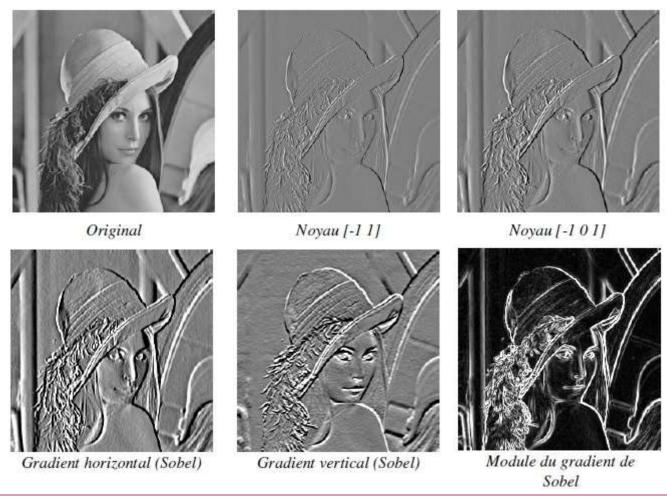
Opérateur de Kirsh

$$H_{0} = \begin{pmatrix} 5 & 5 & 5 \\ -3 & 0 & -3 \\ -3 & -3 & -3 \end{pmatrix} \xrightarrow{45^{\circ}} H_{1} = \begin{pmatrix} 5 & 5 & -3 \\ 5 & 0 & -3 \\ -3 & -3 & -3 \end{pmatrix} \xrightarrow{90^{\circ}} H_{2} = \begin{pmatrix} 5 & -3 & -3 \\ 5 & 0 & -3 \\ 5 & -3 & -3 \end{pmatrix}$$

- □ Opérateur de Kirsh
 - Gradient retenu
 - celui dont l'amplitude est maximale
 - Orientation retenue = celle correspondant au masque ayant permis d'obtenir le gradient d'amplitude maximale
 - Opérateur intéressant
 - prend en compte toutes les directions à partir du point central (pas seulement H et V)
 - Traitement beaucoup plus lent



□ Illustration





- Image = signal bidimensionnel
 - Cas continu
 - Dérivée seconde calculée dans la direction du gradient
 - ou approximée par le Laplacien de la fonction intensité

$$\nabla^2 I(x, y) = \left(\frac{\partial \mathbf{I}}{\partial x}\right)^2 + \left(\frac{\partial \mathbf{I}}{\partial y}\right)^2$$

- Approximations discrètes du Laplacien
 - Convolution avec masque L₄ ou L₈

$$L_4 = \begin{pmatrix} 0 & -1 & 0 \\ -1 & 4 & -1 \\ 0 & -1 & 0 \end{pmatrix} \qquad L_8 = \begin{pmatrix} -1 & -1 & -1 \\ -1 & 8 & -1 \\ -1 & -1 & -1 \end{pmatrix}$$

$$L_{g} = \begin{pmatrix} -1 & -1 & -1 \\ -1 & 8 & -1 \\ -1 & -1 & -1 \end{pmatrix}$$

- ⇒ Inconvénient majeur = grande sensibilité au bruit
- ⇒ utilisation d'un filtre passe-bas avant

- Laplacien
 - Illustration

