### VIII. Filtrage

- Manipulation des niveaux (de gris) des pixels en fonction de leur voisinage
  - Filtrage linéaire = convolution spatiale
  - Filtrage non linéaire
- Quel filtrage ?, pour faire quoi ?
  - Filtrage « Passe Bas »
    - » Réduction, Élimination des hautes fréquences spatiales : détails, bruit
    - Lissage d'une image, réduction de bruit, ...
  - Filtrage « Passe Haut »
    - Réduction, Élimination des basses fréquences spatiales : valeur moyenne, variation spatialement lente de niveaux de gris
    - > Rehaussement de contraste, ...
  - Filtrage directionnel
    - Détection de contour, Suivi de contours (cf chap. IX)

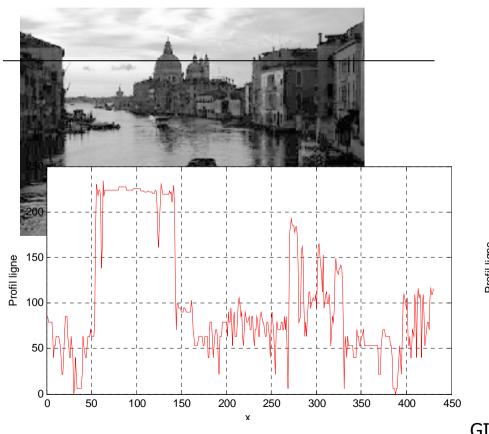


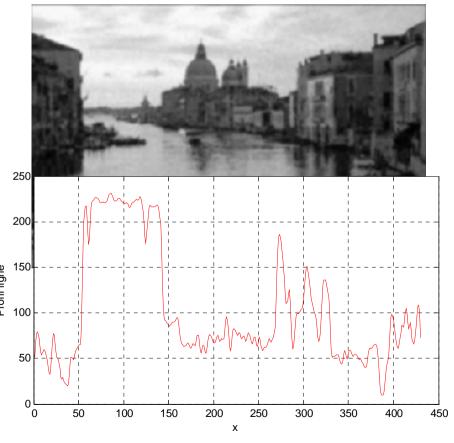
- Lissage d'une image : Exemple
  - Filtrage « Passe Bas »





- Lissage d'une image : Exemple sur un profil « ligne »
  - Filtrage « Passe Bas »





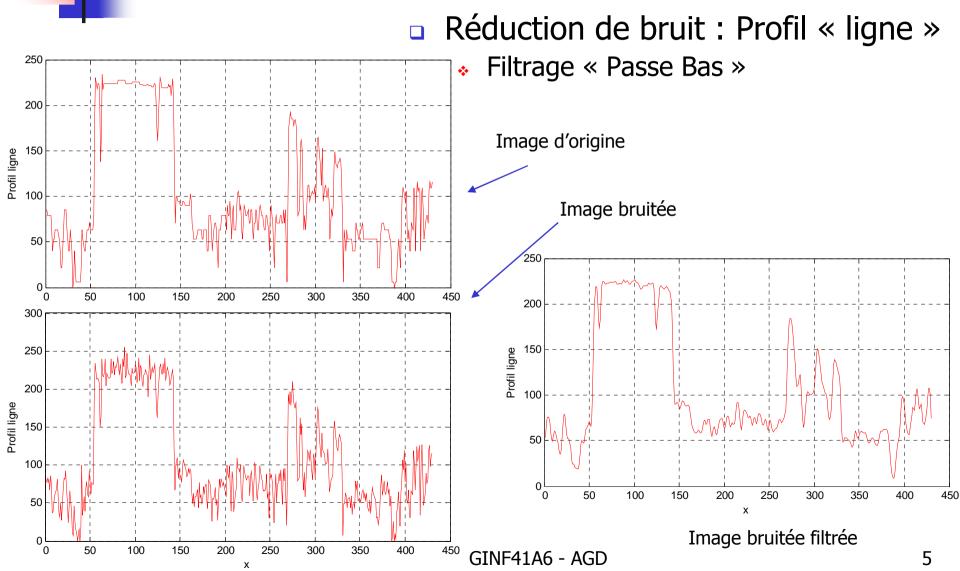
GINF41A6 - AGD

- Réduction de bruit : Exemple
  - Filtrage « Passe Bas »











- Image des « contours » :
  - Filtrage « Passe Haut »





- On note
  - L'information est uniquement localisée sur les variations de niveaux de gris, donc filtrage sensible aux bruits
  - Le signe de la valeur en sortie code le sens du contraste

1000

500

-0

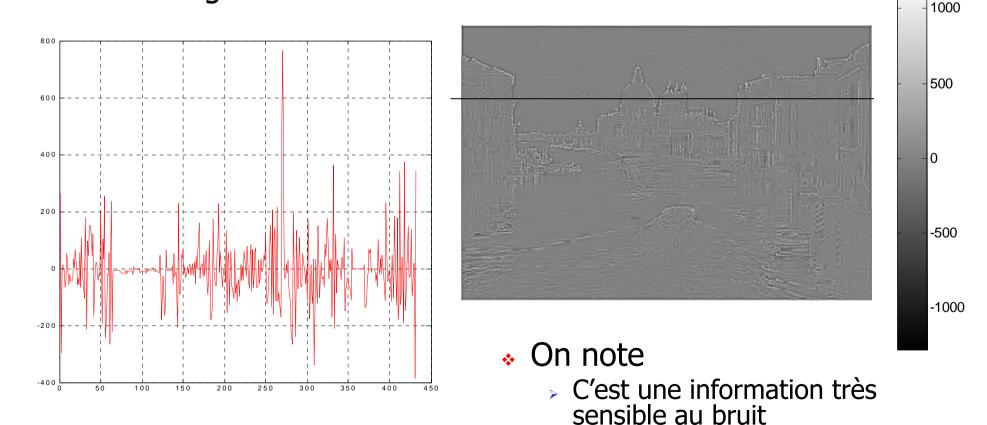
-500

-1000



Image des « contours » : Exemple profil « ligne »

Filtrage « Passe Haut »





- Rehaussement de contraste : Exemple
  - Filtrage « Passe Haut »
  - \* Rehaussement : Image\_out = Image\_in +  $\alpha$ .Image\_contraste





### VIII. Filtrage VIII.2 Technique de Filtrage Linéaire

- Filtrage linéaire = convolution spatiale
- Un opérateur de filtrage linéaire = un noyau de convolution (« Kernel »)
  - $_{\bullet}$  Matrice 2D de taille [L  $_k \times C_k$ ] , beaucoup plus petite que l'image
- Exemple : le noyau le plus simple :
  - Noyau « Moyenneur »
    - $I_s[i,j]$  = moyenne avec ses 8 plus proches voisins

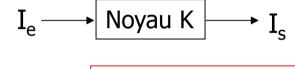
$$I_{e} \longrightarrow \boxed{\text{Noyau K}} \longrightarrow I_{s} \qquad K = \frac{1}{9} \cdot \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

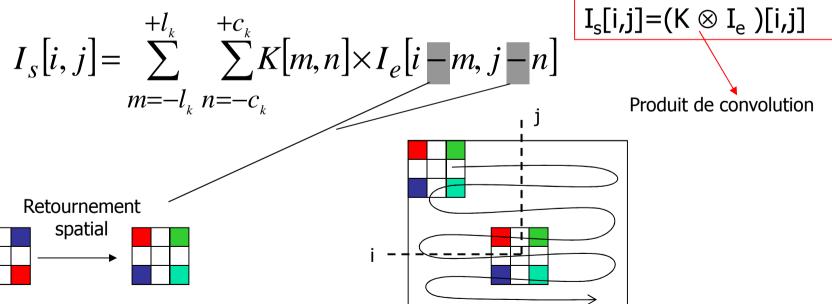
# VIII. Filtrage VIII.2 Technique

#### VIII. I include VIII.2 Technique de Filtrage Linéaire

- Algorithme de la convolution spatiale
  - Considérons un noyau avec un nombre impair de lignes et de colonnes

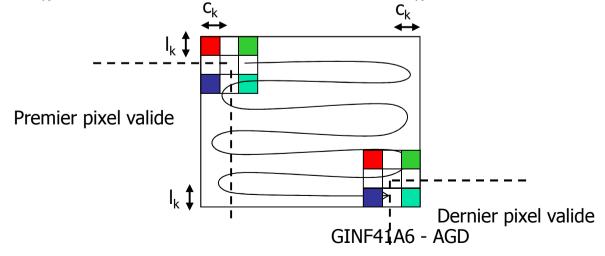
$$L_k=2\times I_k+1$$
;  $C_k=2\times C_k+1$ 





### VIII. Filtrage VIII.2 Technique de Filtrage Linéaire

- Algorithme de la convolution spatiale
  - Retournement spatial
    - Issu du traitement du signal 1D : causalité
    - En traitement d'image 2D :
      - aucun effet si le noyau K est symétrique
  - Effets de bord
    - ▶ l<sub>k</sub> lignes en haut et en haut et c<sub>k</sub> colonnes à droite et à gauche



### VIII. Filtrage VIII.2 Technique de Filtrage Linéaire

#### Algorithme de la convolution spatiale

- Nombre d'opérations par pixel
  - Cas général : Proportionnel au nombre de coefficients : L<sub>k</sub>×C<sub>k</sub>
  - Cas des noyaux symétriques : noyau séparable en ligne et en colonne
    - ✓ Proportionnel à L<sub>k</sub> + C<sub>k</sub>
    - Intéressant pour les noyaux de grande taille

$$\begin{bmatrix} a \\ b \\ a \end{bmatrix} \otimes \begin{bmatrix} \alpha & \beta & \alpha \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a\alpha & a\beta & a\alpha \\ b\alpha & b\beta & b\alpha \\ a\alpha & a\beta & a\alpha \end{bmatrix}$$

$$K_{C} \qquad K_{L} \qquad K$$

#### Différents sources de Bruit

- Capteurs
- Contexte d'acquisition : sur, sous exposition, durée d'exposition, ...
- Echantillonnage, Quantification
- Contexte de la scène : grains, rayures photo, ...
- Transmission
- Compression avec pertes
- **\***

- Réduire le bruit dans une image
  - Se donner un modèle de type de perturbation et de bruit
- Modèles de type de perturbation
  - Bruit additif (transmission, capteurs, ...)
  - Bruit multiplicatif (exemple : imagerie multispectrale : grain Speckle)
  - Bruit convolutif (exemple : flou = défaut de mise au point)
- Modèles de Bruit

 $f(a) = C \times \exp\left(-K|a|^{\alpha}\right)$ 

- Modèle impulsionnel
  - Distribution exponentielle, gaussienne, uniforme
  - > Si additif : réduction par filtrage linéaire
- Modèle « Sel et Poivre » (« Salt and Pepper »)
  - Exemple : poussières sur caméra
  - Réduction par filtrage NL = filtrage « Médian »

 $\alpha = 1$ 

 $\alpha = 2$ 

 $\alpha \rightarrow \infty$ 

#### Modélisation du bruit « Salt and Pepper »

- Paramétrage
  - « p » : la proportion des pixels altérés uniformément répartis dans l'image
  - La moitié de ces pixels est positionnée à une valeur « maxi »
  - L'autre moitié de ces pixels est positionnée à une valeur « mini »

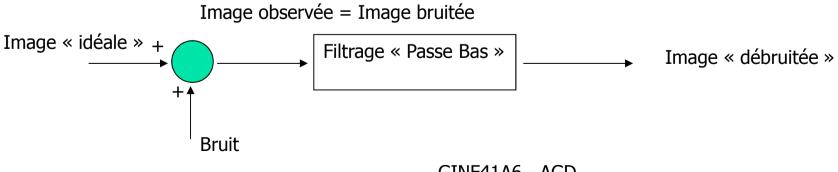


p = 5%



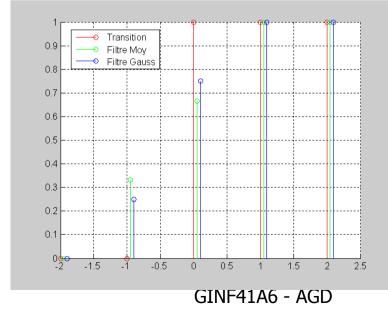
p = 10%

- Filtres linéaires de lissage
  - Bien adaptés pour les bruit additifs impulsionnels
  - Image observée : Image\_Bruit = (Image + Bruit)
  - Image\_Débruitée : Filtrage(Image\_Bruit)
  - Effet sur l'image :
    - Atténuation des différences entre un pixel et ses voisins
    - > Pas d'effet sur les larges zones homogènes
    - > Elargissement des zones de transition entre régions claires et sombres



- Filtres linéaires de lissage
  - Filtre « Moyenne »
    - Le plus simple, performance médiocre (cf TP4)
  - Filtre gaussien
    - Noyau de convolution numérique : approximation d'une fonction gaussienne → noyaux binomiaux

$$K_{Moy} = \frac{1}{9} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$



$$K_{Binom} = \frac{1}{16} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 2 \\ 1 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

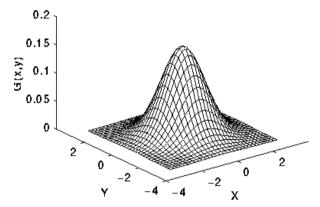
# 1

### VIII. Filtrage VIII.3 Réduction de Bruit

- Filtres linéaires de lissage
  - Filtre gaussien
    - > Fct Gauss. de moyenne nulle et d'écart-type σ

Approximation d'une fonction gaussienne ( $\mu$  =0,  $\sigma$  =1 avec un noyau K 5 x 5

$$K = \frac{1}{273} \times \begin{vmatrix} 1 & 4 & 7 & 4 & 1 \\ 4 & 16 & 26 & 16 & 4 \\ 7 & 26 & 41 & 26 & 7 \\ 4 & 16 & 26 & 16 & 4 \\ 1 & 4 & 7 & 4 & 1 \end{vmatrix}$$

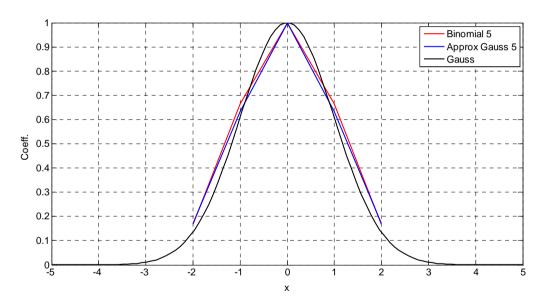


- Filtres binomiaux
  - > Filtres approximant les filtres gaussiens de variance entière

Somme = $2^n$	_
$\sigma^2 = n/4$	

Coefficients	Niveau	Somme	$\sigma^2$	σ
1	0	1	0	0
1 1	1	2	1 / 4	1/2
1 2 1	2	4	1/2	$\sqrt{2/2}$
1 3 3 1	3	8	3/4	$\sqrt{3/2}$
1 4 6 4 1	4	16	1	1
1 5 10 10 5 1	5	32	5/4	$\sqrt{5/2}$
1 6 15 20 15 6 1	6	64	6/4	$\sqrt{6/2}$
1 7 21 35 35 21 7 1	7	128	7/4	$\sqrt{7/2}$
1 8 29 56 70 56 29 8	8	256	2	$\sqrt{2}$

- Filtres linéaires de lissage
  - Filtre gaussien vs Binomiaux



- Obtention des filtres binomiaux par convolutions successives
  - » n convolutions successives du noyau [ 1 1 ]

$$K_{binom}(n) = K_{binom}(1)^{*n}$$

#### Exemple

Filtrage « Passe Bas » Moyenne vs Gauss



Après Filtre Binomial 5x5

- 'Filtrage non linéaire
  - Exemple : Filtrage d'ordre
  - La convolution vue comme une somme pondérée des pixels dans un voisinage V s'applique sur la liste triée des niveaux de gris
    - > Soit un voisinage à  $N_v = (2v+1) \times (2v+1)$  pixels
    - Soient a<sub>k</sub>[i,j] les N<sub>v</sub> niveaux de gris triés par ordre croissant dans le voisinage V du pixel [i,j]
    - Soient c<sub>k</sub> les coefficients du noyau de convolution
  - Le plus utilisé : Filtre « Médian »
    - $c_k=1$  pour k=  $(N_v+1)/2$ ,  $c_k=0$  sinon
    - Is[i,j]= la valeur médiane dans le voisinage V
    - Elimine les valeurs aberrantes
    - Ne modifie pas la pente des transitions
    - Déplace les transitions

 $I_{s}[i,j] = \sum_{k=0}^{N_{v}} c_{k} \times a_{k}[i,j]$ 



- Filtrage non linéaire
  - Exemple : Filtre Médian vs Filtre Gauss







Après Filtre Binomial 3 × 3

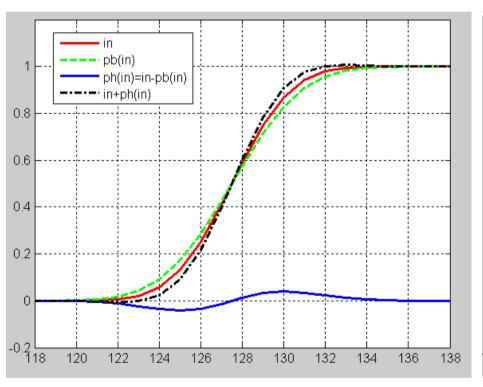
Après Filtre Médian

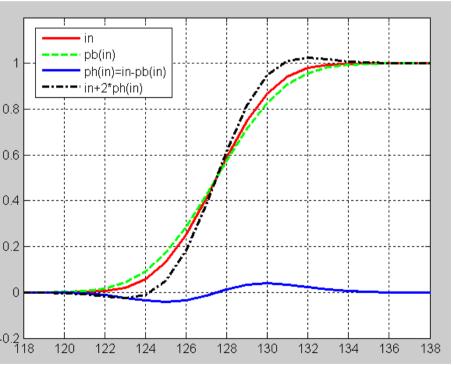


- 1ère approche par différence sur un filtrage Passe-Bas
  - Rappel : filtre de lissage = filtre Passe Bas = atténuation des contours
  - Soustraction : Image Passe-Bas(Image) = Information des contours
  - Addition : Image  $+\alpha$ .(Image Passe-Bas(Image) ) = Rehaussement des contours
  - Caractéristiques du filtre :
    - ightarrow Paramètre lpha à ajuster
    - Sensibilité aux bruits (par construction du filtre)
    - $\rightarrow \alpha$  fort : risque de dépassement
    - Niveaux de gris en sortie : à recaler entre 0 et 255



- 1ère approche par différence sur un filtrage Passe-Bas
  - Addition : Image  $+\alpha$ .(Image Passe\_Bas(Image) ) = Rehaussement des contours





 $\alpha = 1$ 

 $\alpha = 2$ 

GINF41A6 - AGD

- 1ère approche par différence sur un filtrage Passe-Bas
  - Image\_out= Image\_in + $\alpha$ .(Image\_in Passe\_Bas(Image\_in))
  - Image\_out=  $(1+\alpha)$ .Image\_in - $\alpha$ .Passe\_Bas(Image\_in)
  - $\bullet$   $I_s[i,j]=K_R \otimes I_e[i,j]$

 $K_R = (1+\alpha).d -\alpha.K_{PB}$  avec d le noyau « impulsionnel »

d[0,0]=1, d[m,n]=0 sinon d=0 1 0 pour un noyau  $3\times3$ 

$$0 \ 0 \ 0$$

- Exemples
  - $K_{PB}$  = filtre moyenne et  $\alpha$ =9
  - Soit k<sub>+</sub> la somme des coefs >0, k<sub>-</sub> la « || » de la somme des coefs <0</p>
    - $\rightarrow$  On a  $k_{+} > k_{-}$
    - Effet plus marqué si k<sub>+</sub> k<sub>-</sub> plus faible



#### 2ème approche

Laplacien d'une image : dérivée seconde, notation ∆(image)

$$\Delta f(x,y) = \nabla^2 f(x,y) = \frac{\partial^2 f(x,y)}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 f(x,y)}{\partial y^2}$$

• Sortie : Image –  $\alpha$ . Laplacien

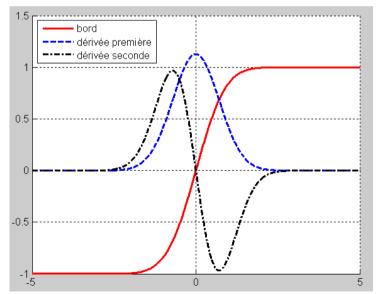


Illustration 1D, f(x)=bord; f'(x); f''(x)

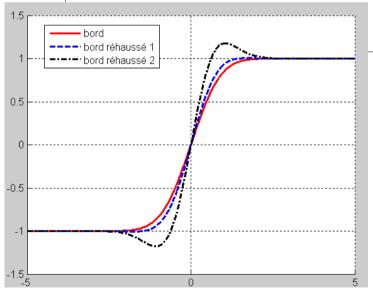


Illustration 1D , Principe du rehaussement out(x)= bord –  $\alpha$ . $\Delta$ (bord); out1 :  $\alpha$ =1/10;  $\alpha$ =4/10 GINF41A6 - AGD



### VIII. Filtrage

### VIII.4 Rehaussement de contraste

- Autre approche : Laplacien d'une image
  - Construction du noyau de convolution du Laplacien
  - A partir du noyau de convolution de la dérivée première symétrique
    - Dérivée première en colonne à appliquer 2 fois :
      - $I_{d1}[i,j]=I[i+1/2,j]-I[i-1/2,j]$
    - Dérivée seconde en colonne

$$I_{d2}[i,j] = I_{d1}[i+1/2,j] - I_{d1}[i-1/2,j] = I[i+1,j] - 2.I[i,j] + I[i-1,j]$$

- D'où le noyau 2D en sommant les noyaux « ligne » et « colonne »:

Laplacien: Passe Haut
$$k_{+} = k_{-}$$

$$K_{L} = \begin{bmatrix}
0 & 1 & 0 \\
1 & -4 & 1 \\
0 & 1 & 0
\end{bmatrix}$$

$$K_{L} = \begin{bmatrix}
1 & 1 & 1 \\
1 & -8 & 1 \\
1 & 1 & 1
\end{bmatrix}$$
ou bien, en rajoutant u

$$K_{L=} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & -8 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

ou bien, en rajoutant les 2 dérivées diagonales

$$K_{L=} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & -12 & 2 \\ 1 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

ou bien, en rajoutant un lissage binomial



### Autre approche : Laplacien d'une image

Image originale

 $\mbox{Image rehauss\'ee= Image} - \alpha. \mbox{ Laplacien}$   $\mbox{Laplacien}$ 

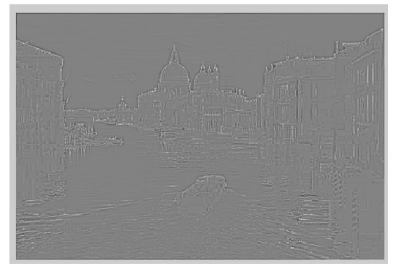


Image rehaussée  $\alpha$ =1/10







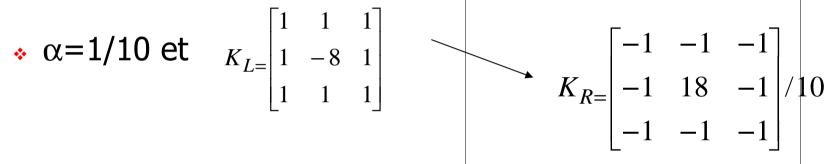
### VIII. Filtrage

### VIII.4 Rehaussement de contraste

Exemples de Masques « Rehausseur »

$$\alpha$$
=1/10 et  $K_{L=}\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & -8 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$ 

\* 
$$\alpha = 1/10$$
 et  $K_{L=}\begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & -12 & 2 \\ 1 & 2 & 1 \end{bmatrix}$ 



$$K_{R=} \begin{bmatrix} -1 & -2 & -1 \\ -2 & 22 & -2 \\ -1 & -2 & -1 \end{bmatrix} / 10$$



- Exemples de Masques « Rehausseur »
  - Attention ensuite à recaler les niveaux de gris en sortie

$$K_{R=} \begin{bmatrix} -1 & -1 & -1 \\ -1 & 18 & -1 \\ -1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

$$K_{R=} \begin{vmatrix} -1 & -2 & -1 \\ -2 & 22 & -2 \\ -1 & -2 & -1 \end{vmatrix}$$



3500

3000

2500

2000

1500

1000

500

0

-500

-1000

- Exemples de Masques « Rehausseur »
  - \* Attention ensuite à recaler les niveaux de gris en sortie
    - » Recaler Moyenne, Dynamique (min ; max) selon une loi linéaire



250