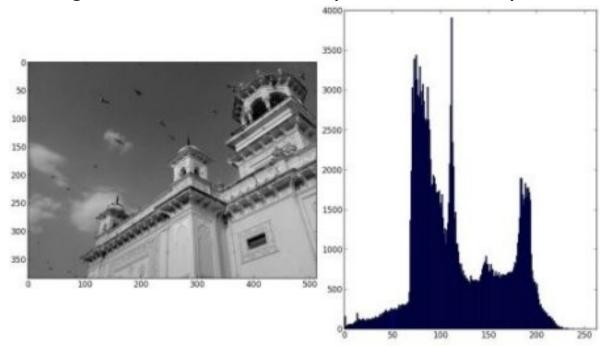
CHAPITRE 2:

Histogrammes -Opérations Pixels

- L'histogramme représente la distribution (la fréquence) des intensités (ou des couleurs) de l'image.
- Exemple :
 - L'image de gauche a 256 niveaux de gris (8 bits)
 - L'histogramme montre la fréquence de chaque niveau de gris



Remarques:

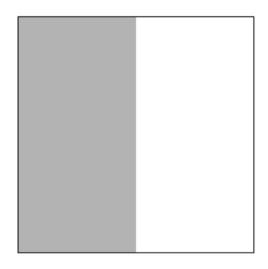
• L'histogramme est juste une information statistique et ne donne aucune indication sur les positions des pixels.

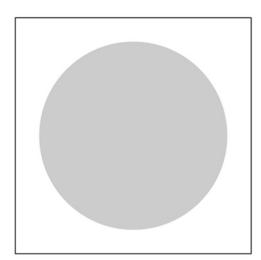
Remarques:

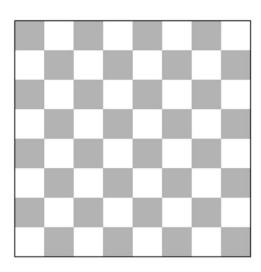
- L'histogramme est juste une information statistique et ne donne aucune indication sur les positions des pixels.
- Il n'est pas possible de reconstruire une image à partir de son histogramme.

Remarques:

- L'histogramme est juste une information statistique et ne donne aucune indication sur les positions des pixels.
- Il n'est pas possible de reconstruire une image à partir de son histogramme.
- Différentes images peuvent avoir un même histogramme.







• L'histogramme pour une image en niveau de gris avec une intensité dans l'intervalle : $I(x,y) \in [0,K-1]$

doit contenir exactement K valeur

- Exemple : une image utilisant 8 bits pour représenter l'intensité, $K = 2^8 = 256$
- Chaque valeur de l'histogramme est définie par :

h(i) = le nombre de pixels avec l'intensité i (<math>0 < i < K)

$$h(i)=card\{(x,y)|I(x,y)=i\}$$
, card: taille de l'ensemble (nombre de pixels)

Exemple h(255) = nombre de pixels avec l'intensité 255

• Histogramme Cumulative : représente la distribution cumulé des intensités des pixels d'une image, c'est-à-dire le nombre de pixels ayant au moins une intensité lumineuse donnée.

$$H(i) = \sum_{j=0}^{i} h(j) \qquad pour \quad 0 \leq i < K$$

• Histogramme Cumulative : représente la distribution cumulé des intensités des pixels d'une image, c'est-à-dire le nombre de pixels ayant au moins une intensité lumineuse donnée.

$$H(i) = \sum_{j=0}^{i} h(j) \qquad pour \quad 0 \leq i < K$$

Définition récursive :

$$H(i) = egin{array}{ll} h(0) & pour & i=0 \\ H(i-1) + h(i) & pour & 0 < 0 < K \end{array}$$

• Histogramme Cumulative : représente la distribution cumulé des intensités des pixels d'une image, c'est-à-dire le nombre de pixels ayant au moins une intensité lumineuse donnée.

$$H(i) = \sum_{j=0}^{i} h(j) \qquad pour \quad 0 \leq i < K$$

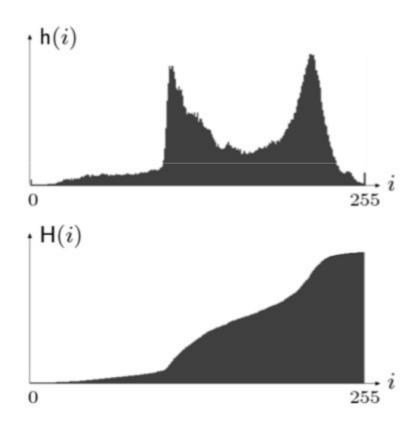
Définition récursive :

$$H(i) = egin{array}{ll} h(0) & pour & i=0 \\ H(i-1) + h(i) & pour & 0 < 0 < K \end{array}$$

Il est croissant:

$$H(K-1) = \sum_{j=0}^{K-1} h(j) = N.M$$





Luminosité

• La luminosité d'une image en niveau de gris est la moyenne de l'intensité de tous les pixels de l'image :

$$B(I) = \frac{1}{wh} \sum_{y=1}^{h} \sum_{x=1}^{w} I(x, y)$$

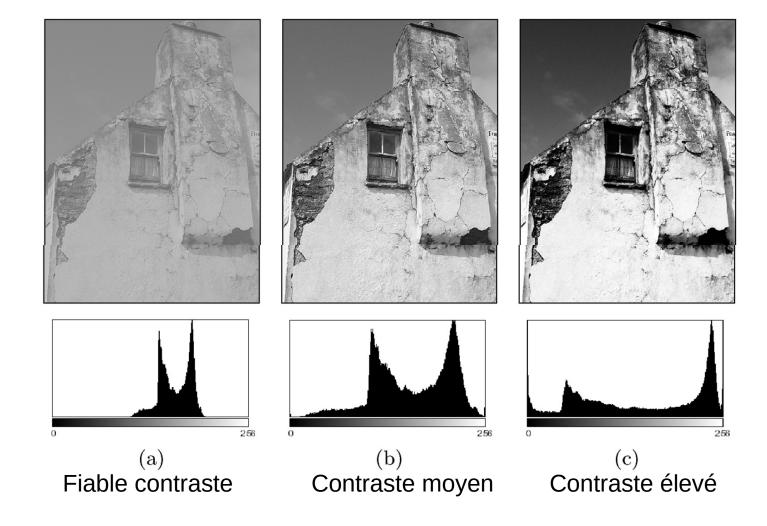
diviser par le nombre total des pixels

additionner l'intensité de tous les pixels

Contraste

- Le contraste d'une image indique le degré de distinction entre les objets de l'image :
 - Un contraste élevé : plusieurs valeurs d'intensités différentes
 - Contraste faible : l'image utilise très peu de valeur d'intensité

Contraste



Calcul du Contraste

Contraste de Michelson :

$$\frac{I_{max} - I_{min}}{I_{max} + I_{min}}$$

 I_{max} et I_{min} sont respectivement l'intensité max et l'intensité min

Calcul du Contraste

Contraste de Michelson :

$$\frac{I_{max} - I_{min}}{I_{max} + I_{min}}$$

 I_{max} et I_{min} sont respectivement l'intensité max et l'intensité min

• Contraste par la Moyenne quadratique (RMS) est L'écart type (standard deviation) des intensités des pixels :

$$\sqrt{\frac{1}{wh} \sum_{y=1}^{h} \sum_{x=1}^{w} (I(x, y) - B(I))^2}$$

Les intensités sont supposées normalisées dans l'intervalle [0 1]

• L'amélioration d'image est le traitement à appliquer à une image donnée pour obtenir une nouvelle image plus adaptée à une application particulière.

- L'amélioration d'image est le traitement à appliquer à une image donnée pour obtenir une nouvelle image plus adaptée à une application particulière.
- Il permet d'accentuer ou d'affiner les caractéristiques d'une image comme les bordures, les contours, et le contraste

- L'amélioration d'image est le traitement à appliquer à une image donnée pour obtenir une nouvelle image plus adaptée à une application particulière.
- Il permet d'accentuer ou d'affiner les caractéristiques d'une image comme les bordures, les contours, et le contraste
- L'amélioration d'image n'ajoute pas d'information à l'image mais permet juste de mettre en évidence les informations existantes dans l'image

- L'amélioration d'image est le traitement à appliquer à une image donnée pour obtenir une nouvelle image plus adaptée à une application particulière.
- Il permet d'accentuer ou d'affiner les caractéristiques d'une image comme les bordures, les contours, et le contraste
- L'amélioration d'image n'ajoute pas d'information à l'image mais permet juste de mettre en évidence les informations existantes dans l'image.
- La grande difficulté dans l'amélioration d'image est la quantification du critère d'amélioration et par suite un grand nombre de techniques d'amélioration sont des technique empirique et nécessite des procédure interactive pour obtenir des résultats satisfaisants.

• Les méthodes d'amélioration d'image peuvent être basées sur des techniques dans le domaine spatial ou des techniques dans le domaine fréquentiel.

- Les méthodes d'amélioration d'image peuvent être basées sur des techniques dans le domaine spatial ou des techniques dans le domaine fréquentiel.
- Les opérations dans le domaine spatial manipulent directement les pixels de l'image. Ils peuvent être aussi divisées en deux classes : Les opérations sur pixel et les opérations locales (tenant compte du voisinage du pixel).

Les opérations sur pixel (appelées aussi opérations homogènes) changent la valeur de l'intensité d'un pixel suivant une fonction sans tenir compte de son voisinage.

output gray leve

input gray level

$$I'(x,y) \leftarrow f(I(x,y))$$

 $v \leftarrow f(u)$

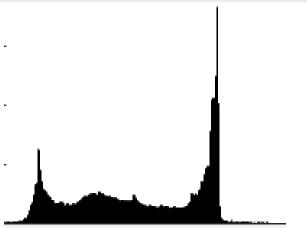
- La nouvelle intensité du pixel <u>dépend</u> de :
 - L'intensité précédente
 - ✓ l'application f()
- Elle <u>ne dépend pas</u> de :
 - X La position (x,y) du pixel
 - X l'intensité des pixels voisins

- Quelques opérations sur pixel :
 - Addition
 - Multiplication
 - Fonctions réelles : $\exp(r)$, $\log(r)$, (1/r), r^k , ...
 - Quantification des valeurs du pixel
 - Seuillage Global
 - Correction Gamma

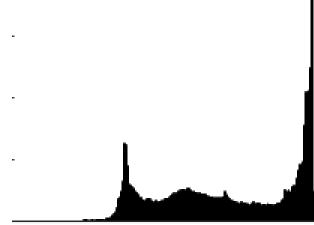
> Addition (modifie la luminosité) :

$$s = f(r)+k$$
 , k : constante



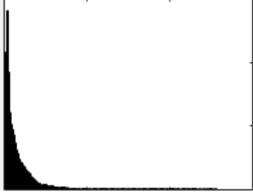




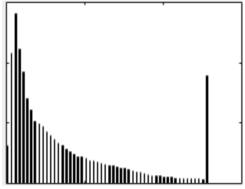


Multiplication étirer/ rétrécir l'intervalle du contraste de l'image s=k.f(r) , k: constante









 Limitation (Climping): concerne les valeurs de pixels en dehors de la marge des niveaux de gris:

```
Si (r > 255): r = 255Si (r < 0): r = 0</li>
```

•Limitation dans un intervalle [a , b] : force les intensités d'être dans l'intervalle [a , b]

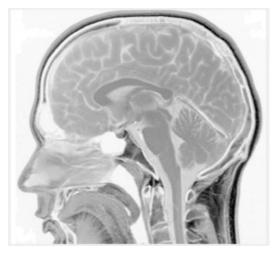
$$f(r) = \begin{cases} a & si & r < a \\ r & si & r \in [a,b] \\ b & si & r > b \end{cases}$$

• Inversion d'image (négatif): $f(r) = r_{max} - r$









> Seuillage :

$$f(r) = \begin{cases} r_0 & pour & r < r_{th} \\ r_1 & pour & r \ge r_{th} \end{cases}$$

➤ Binarisation : conversion d'une image en niveau de gris en une image binaire :

$$r_0 = 0$$
$$r_1 = 1$$

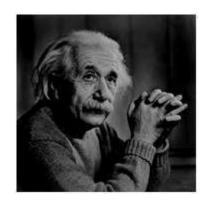


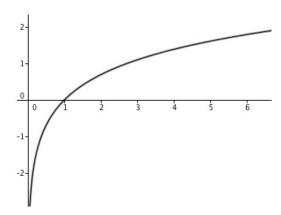
Transformation logarithmique :

$$s = f(r) = c \log (r + 1)$$
 c est une constante

Le 1 est ajouté pour éviter log(0) = -infini

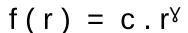
Avec la transformation log, les pixels foncés sont élargis par rapport aux pixels claires. La constante c permet d'ajuster la transformation.





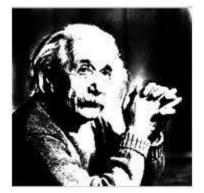


Transformation exponentielle ou transformation gamma:

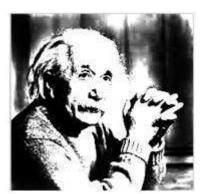




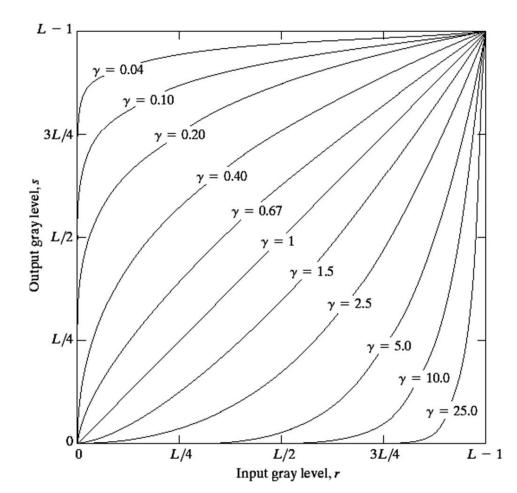
Gamma = 10



Gamma = 8



Gamma = 6



Opérations sur pixel et histogramme

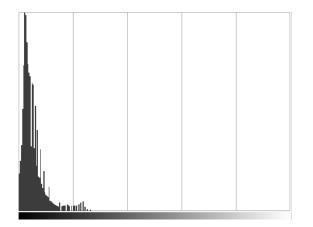
- L'effet des précédentes opérations sur pixels est facile à voir sur l'histogramme de l'image :
 - Augmenter / diminuer la luminosité
 - > Augmenter le contraste
 - > Inverser l'image
- Ces opérations ne font que déplacer l'histogramme ou fusionner des entrées de l'histogramme.
- Les opérations qui fusionnent des entrées de l'histogramme sont irréversibles

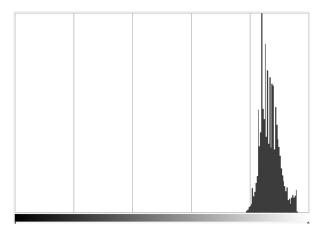
Augmentation du contraste par modification de l'Histogramme

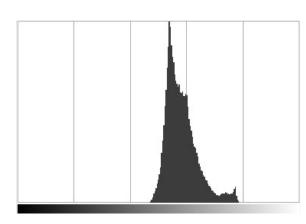






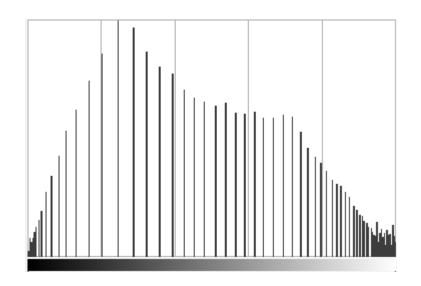






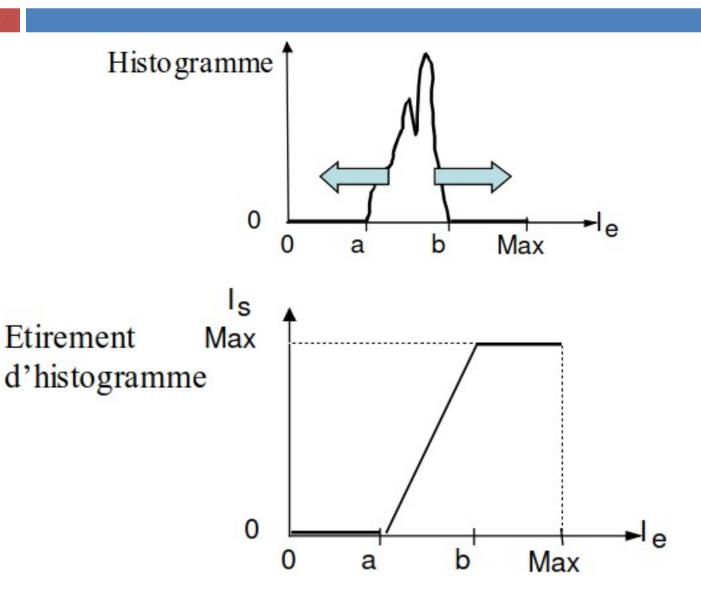
Augmentation du contraste par modification de l'Histogramme





Le but de la modification d'histogramme est de modifier les niveaux de gris des pixels de l'image pour accroître le contraste.

Étirement d'histogramme



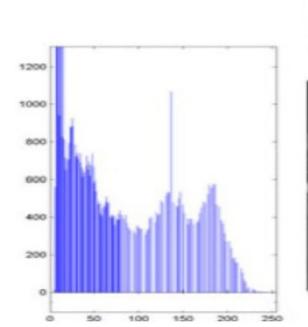
Étirement d'histogramme

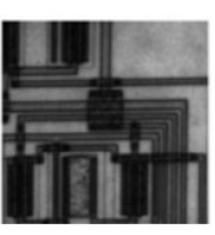
Cette transformation sur l'histogramme a pour objet l'augmentation du contraste d'une image. Pour cela, il convient d'augmenter sur l'histogramme (figure du haut) l'intervalle [a,b] de répartition des niveaux de gris de l'image d'entrée « le ». On parle alors d'étirement d'histogramme. Du point de vue de la transformation (figure du bas), un étirement maximal est réalisé lorsque la répartition des niveaux de gris de l'image de sortie « Is » occupe l'intervalle maximal possible [0, Max]. Typiquement pour une image dont les niveaux sont codés sur 8 bits, l'intervalle [a, b] de le sera étiré jusqu'à l'intervalle [0, 255] pour ls.

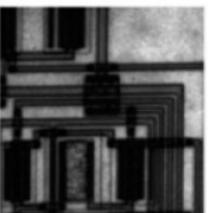
Étirement d'histogramme

Exemple d'augmentation du contraste

Image originale







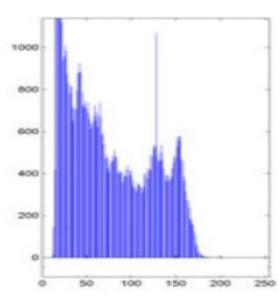
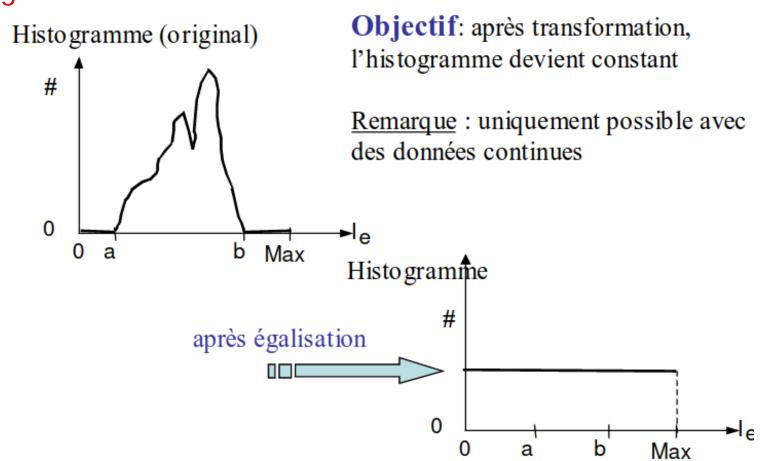


Image contrastée

- •L'égalisation d'histogramme a pour objet également l'augmentation du contraste d'une image. Il comprend l'étirement d'histogramme présenté précédemment avec en plus une répartition uniforme des niveaux de gris.
- Après transformation, l'histogramme devient constant : chaque niveau de gris est représenté dans l'image par un nombre constant de pixels.
 On parle aussi d'histogramme « plat ».
- •Cette transformation n'est en théorie possible que dans la mesure où l'on dispose de données continues. Or le domaine spatial et, surtout, l'échelle des niveaux de gris sont des données discrètes.
- •Dans la pratique donc, l'histogramme obtenu ne sera qu'approximativement constant.

• L'égalisation d'histogramme permet de mieux répartir les intensités sur l'ensemble de la plage de valeurs possibles, en « étalant » l'histogramme.



But: Trouver une transformation non linéaire

$$I'(x,y) = T(I(x,y))$$

 $S = T(r) (0 \le S, r \le K)$

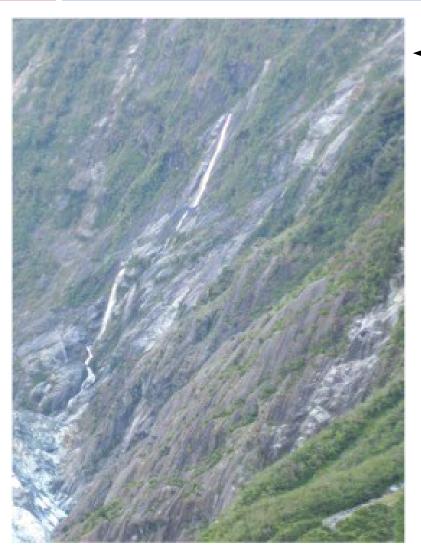
à appliquer aux pixels d'une image I(x,y) pour obtenir une image avec une distribution plus uniforme des niveaux de gris I'(x,y).

- Soit r le niveau de gris dans l'image à améliorer et s la sortie améliorée avec la transformation T : s = T(r)
- Suppositions :
 - T(r) est injective et monotone dans l'intervalle [0 1] ce qui préserve l'ordre du noir au blanc dans l'échelle des niveaux de gris.
 - $\nearrow 0 \le T(r) \le 1$ pour $0 \le r \le 1$ pour garantir des intensités dans l'image de sortie dans la marge autorisée.
- Possibilité que plusieurs valeurs de r soient transformées en une seule valeur s.

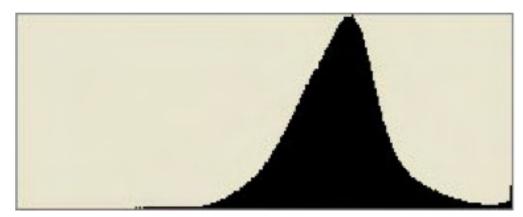
- ■Techniques : nous définissons l'histogramme cumulé d'une image le comme la fonction H sur [0, Max], avec des valeurs entières positives. Max est l'intensité maximale possible.
 - En particulier, nous avons H(Max) = N
 où N est le nombre total de pixels dans l'image.
 - La fonction T qui réalise l'égalisation i.e. I'(x,y) = T(I(x,y)) est donnée par :

$$T(e) = Max . H(e) / N$$
 (valeur entière arrondie)

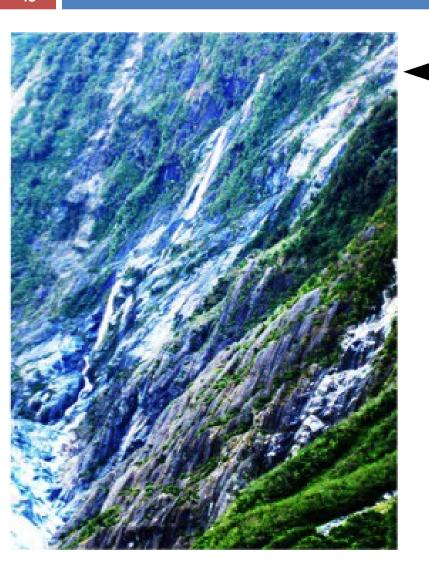
 \triangleright en particulier, nous avons T(Max) = Max.



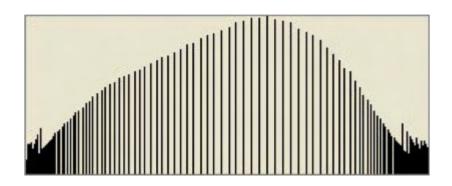
Exemple d'une image avec un faible contraste



Cette image a un faible intervalle dynamique (faible contraste)



Même image après égalisation



L'histogramme montre une distribution plus répartie

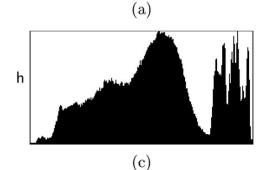
Image Originale





Image après l'égalisation de l'histogramme

l'histogramme Original

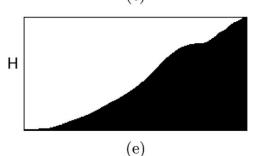


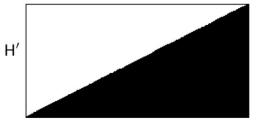
(d)

(b)

l'histogramme après l'égalisation

l'histogramme cumulé





(f)

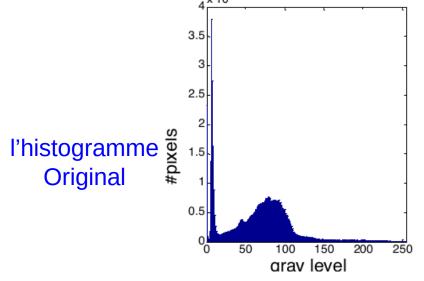
l'histogramme cumulé après l'égalisation

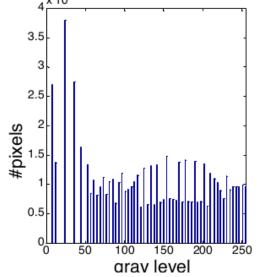
lmage Originale





Image après l'égalisation de l'histogramme





l'histogramme après l'égalisation

Augmentation du contraste

exemples et comparaison







Original - Étirement d'histogramme - Égalisation

Exemple 1 : Soit une image de 64x64 pixel (N.M =4096) avec des niveaux de gris codés sur 3bits (L=8) et ses valeurs d'intensité réparties selon le tableau suivant

r_k	n_k	$p_r(r_k) = n_k/MN$
$r_0 = 0$	790	0.19
$r_1 = 1$	1023	0.25
$r_2 = 2$	850	0.21
$r_3 = 3$	656	0.16
$r_4 = 4$	329	0.08
$r_5 = 5$	245	0.06
$r_6 = 6$	122	0.03
$r_7 = 7$	81	0.02

Calculer la nouvelle distribution des niveaux de gris après égalisation d'histogramme.

Solution

r_k	n_k	$p_r(r_k) = n_k/MN$
$r_0 = 0$	790	0.19
$r_1 = 1$	1023	0.25
$r_2 = 2$	850	0.21
$r_3 = 3$	656	0.16
$r_4 = 4$	329	0.08
$r_5 = 5$	245	0.06
$r_6 = 6$	122	0.03
$r_7 = 7$	81	0.02

$$s_k = \frac{L - 1}{MN} \sum_{j=0}^k n_j$$

$$s_{0} = T(r_{0}) = 7 \sum_{j=0}^{0} p_{r}(r_{j}) = 7 \times 0.19 = 1.33 \longrightarrow 1$$

$$s_{1} = T(r_{1}) = 7 \sum_{j=0}^{1} p_{r}(r_{j}) = 7 \times (0.19 + 0.25) = 3.08 \longrightarrow 3$$

$$s_{2} = 4.55 \longrightarrow 5 \qquad s_{3} = 5.67 \longrightarrow 6$$

$$s_{4} = 6.23 \longrightarrow 6 \qquad s_{5} = 6.65 \longrightarrow 7$$

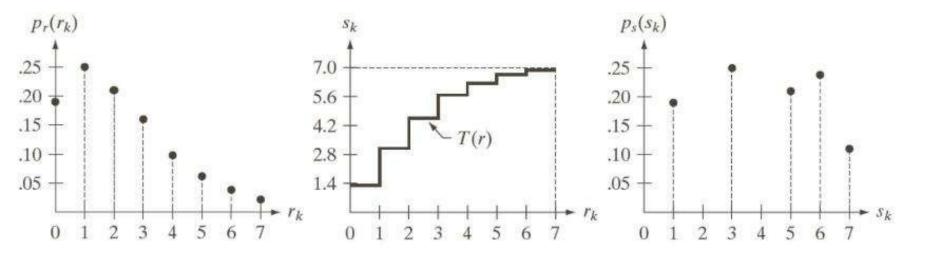
$$s_{6} = 6.86 \longrightarrow 7 \qquad s_{7} = 7.00 \longrightarrow 7$$

Solution

final transform:

$$r_0 \rightarrow s_0 = 1 \Rightarrow 790$$
 pixels map to 1
 $r_1 \rightarrow s_1 = 3 \Rightarrow 1023$ pixels map to 3
 $r_2 \rightarrow s_2 = 5 \Rightarrow 850$ pixels map to 5
 $r_3 \rightarrow s_3 = 6 \Rightarrow 656 + 329 = 985$ pixels map to 6
 $r_4 \rightarrow s_4 = 6 \Rightarrow 656 + 329 = 985$ pixels map to 6
 $r_5 \rightarrow s_5 = 7 \Rightarrow 245 + 122 + 81 = 458$ pixels map to 7
 $r_6 \rightarrow s_6 = 7 \Rightarrow 245 + 122 + 81 = 458$ pixels map to 7
 $r_7 \rightarrow s_7 = 7 \Rightarrow 245 + 122 + 81 = 458$ pixels map to 7

Solution



- a) l'histogramme originale
- b) la fonction de transformation c) l'histogramme égalisé

Image Originale

51



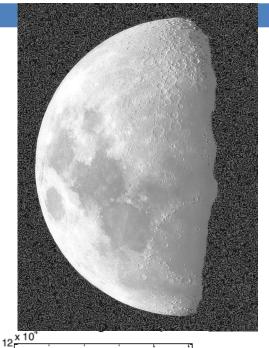
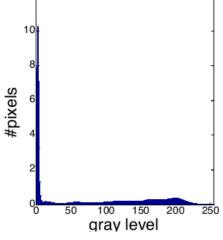
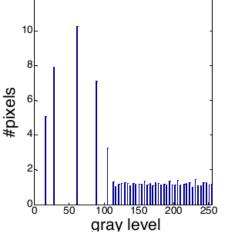


Image après l'égalisation de l'histogramme

l'histogramme **Original**





l'histogramme après l'égalisation