

XỬ LÝ ẢNH

(Image Processing)

BÀI 3: CẢI THIỆN ẢNH

CÁC PHÉP TOÁN TRÊN ĐIỂM ẢNH

(Point Processing)

Nội dung

- Cải thiện ảnh là gì?
- Các phương thức biến đổi ảnh
- Các kỹ thuật cải thiện ảnh
- Các phép toán trên điểm ảnh (*Point operations*)
- Lát cắt mặt phẳng bit (*Bit-plane Slicing*)
- Make borders for images (*padding*)

Nhắc lại: Ảnh số

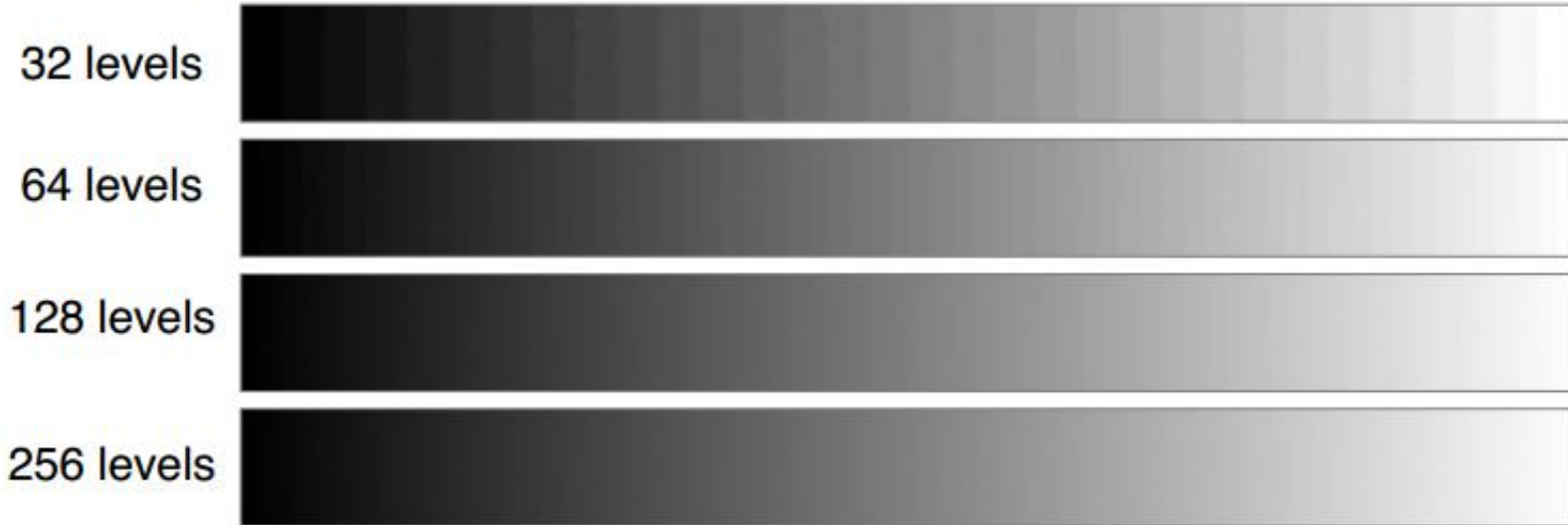


Therefore, the digital image can be simply coded in a matrix form as:

$$\begin{bmatrix} f(0,0) & f(0,1) & \dots & f(0,N-1) \\ f(1,0) & f(1,1) & \dots & f(1,N-1) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ f(M-1,0) & f(M-1,1) & \dots & f(M-1,N-1) \end{bmatrix}$$

Nhắc lại: Mức độ lượng tử hoá

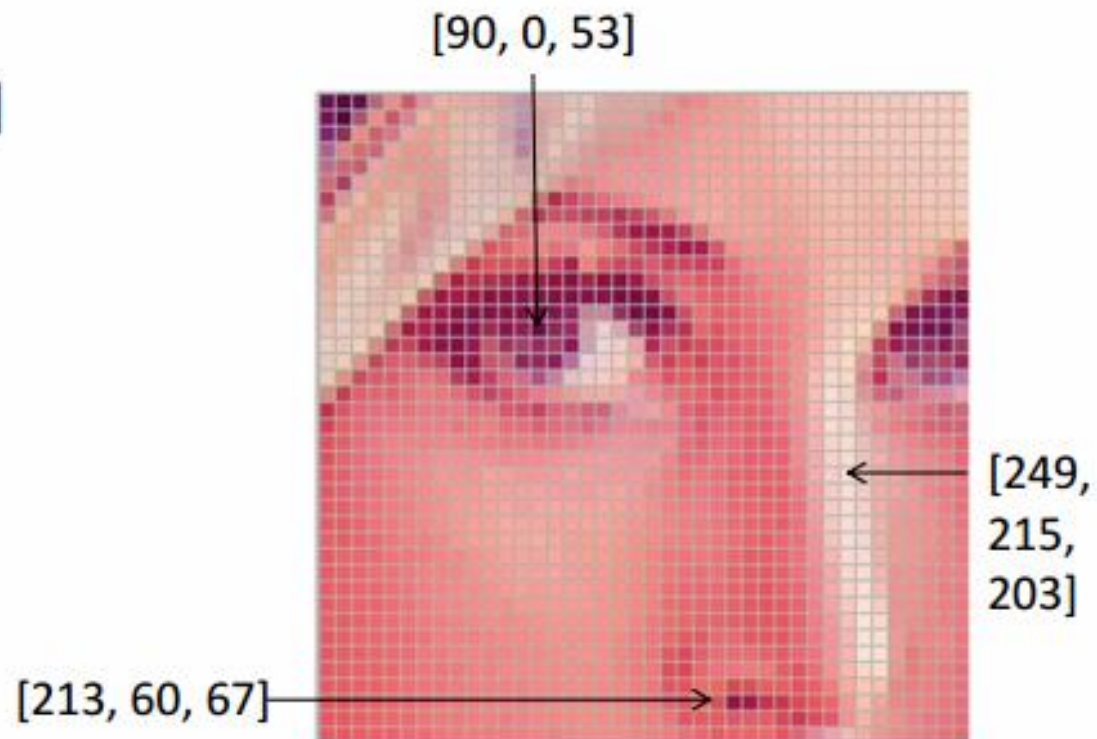
Contouring is most visible for a ramp



Ảnh số thường được lượng tử hoá thành 256 mức xám

Nhắc lại: Biểu diễn ảnh số

- Ảnh số chứa các điểm ảnh rời rạc
- Giá trị điểm ảnh:
 - “grayscale”
(or “intensity”): $[0, 255]$
 - “color”
 - RGB: $[R, G, B]$
 - Lab: $[L, a, b]$
 - HSV: $[H, S, V]$



Cải thiện ảnh là gì?

- Ví dụ:



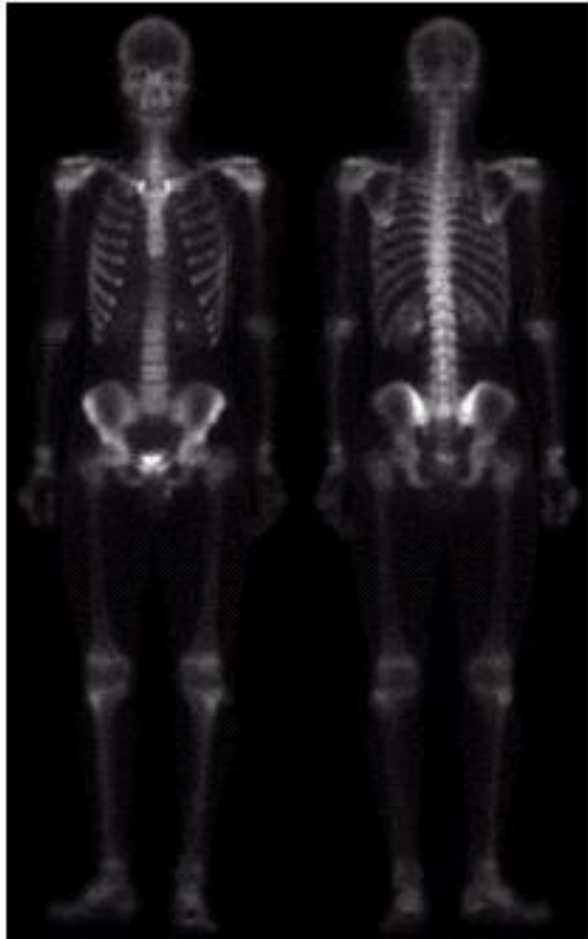
Mức xám không cân bằng



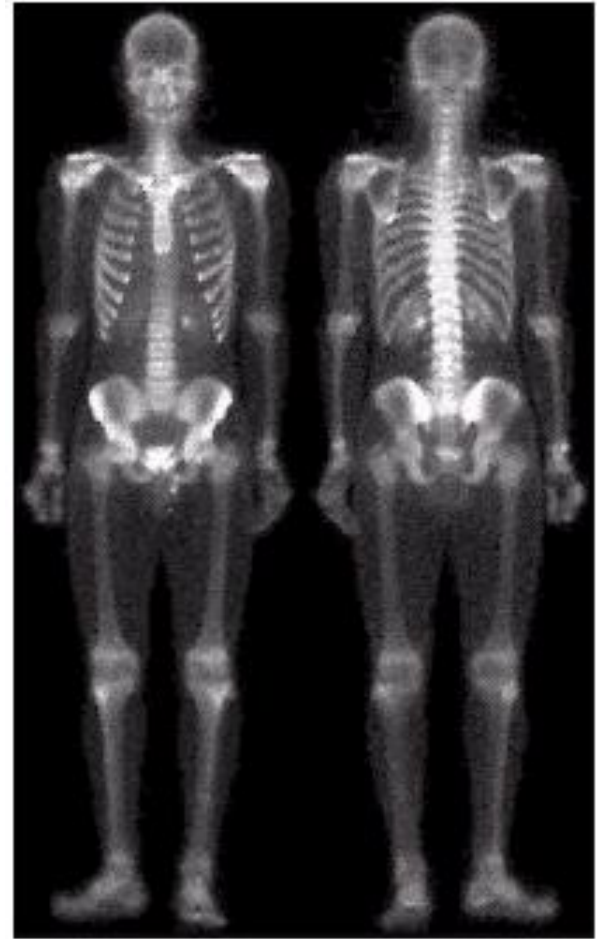
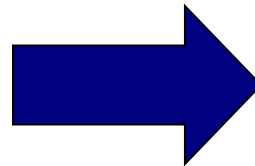
Mức xám cân bằng

Cải thiện ảnh là gì?

- Ví dụ:



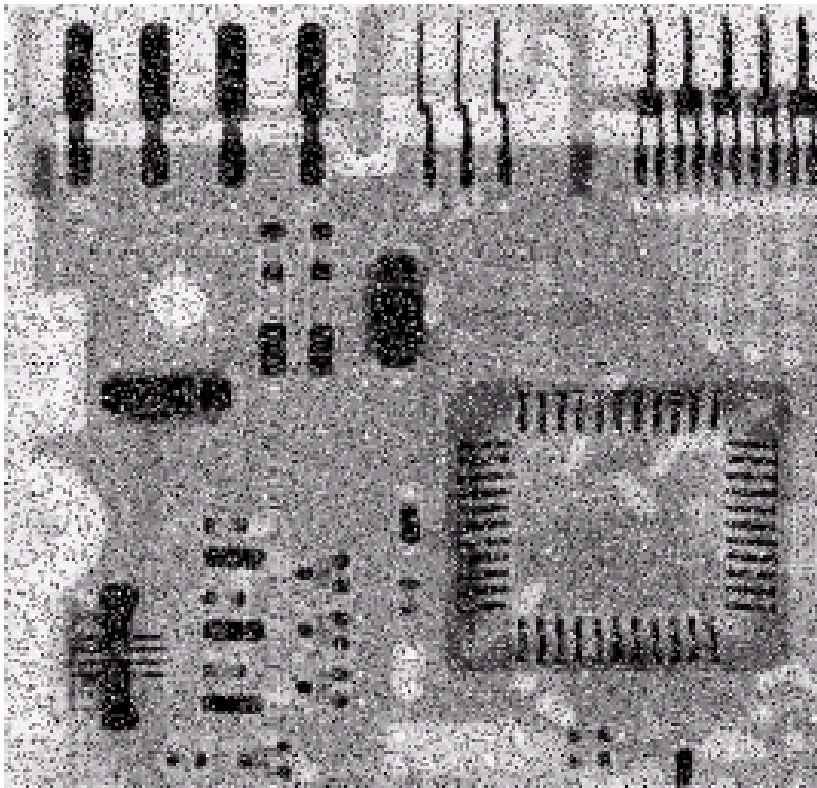
Độ tương phản kém



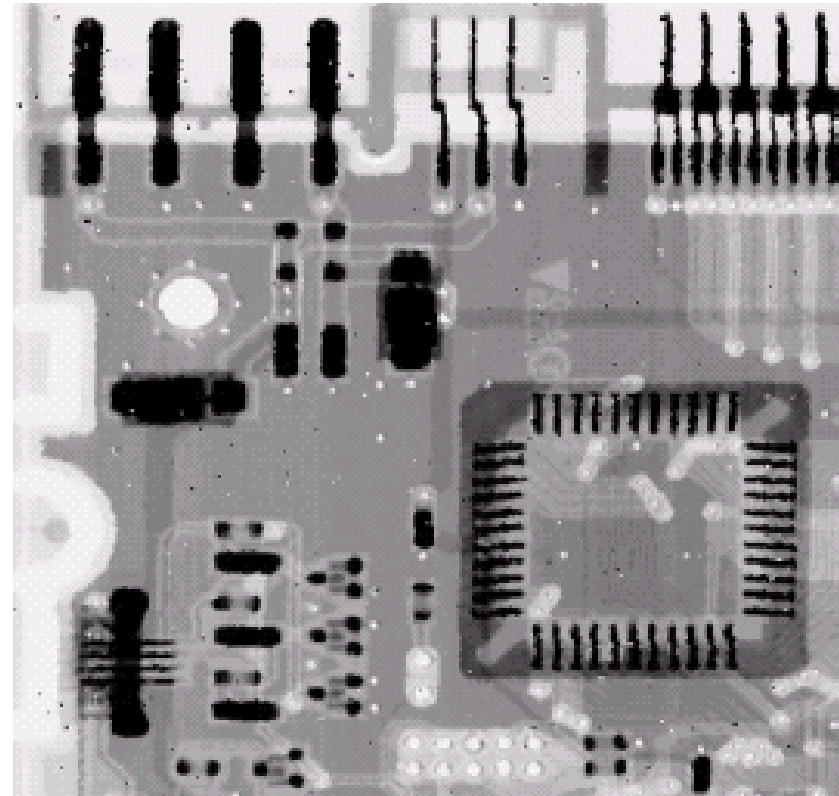
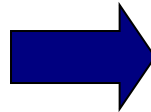
Độ tương phản tốt hơn

Cải thiện ảnh là gì?

- Ví dụ:



Ảnh nhiễu



Độ mịn/mượt tốt hơn

Cải thiện ảnh là gì?



Ảnh rõ hơn



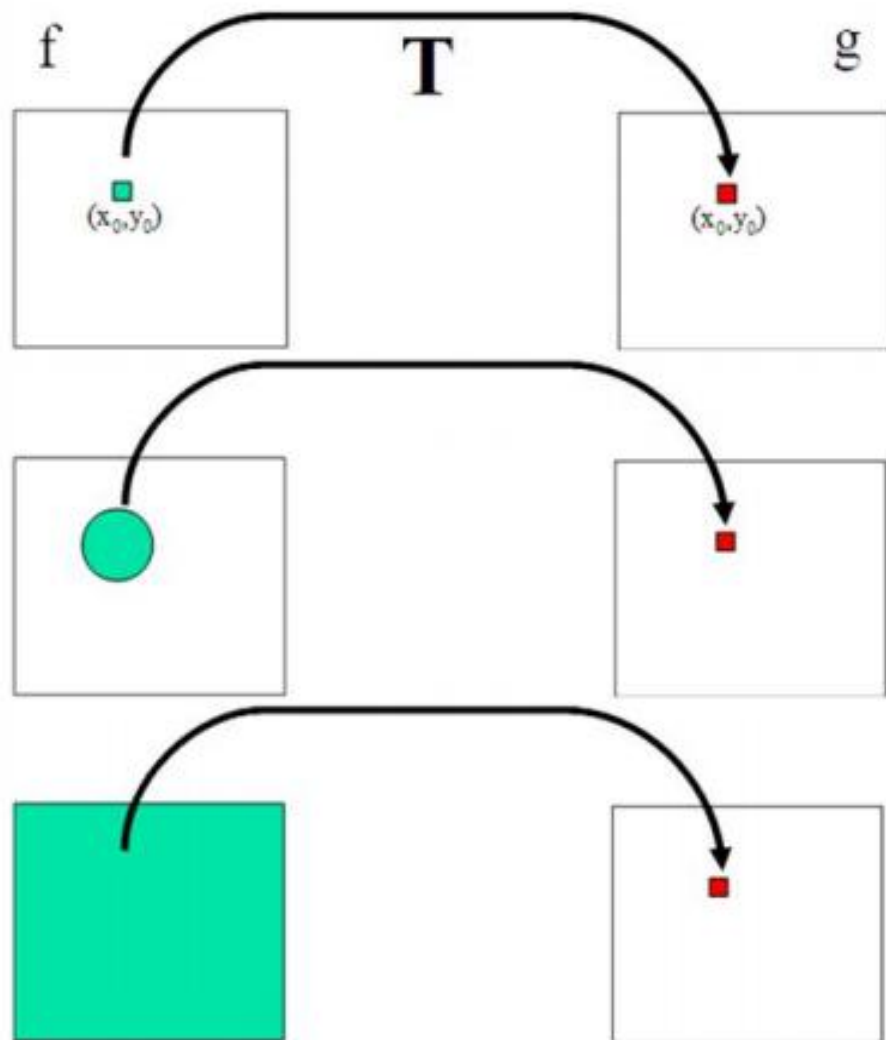
Ảnh giảm độ nhoè



Cải thiện ảnh là gì?

- Cải thiện ảnh là quá trình làm cho hình ảnh hữu ích hơn
- Là quá quá trình xử lý một hình ảnh để cho kết quả **phù hợp hơn** so với ảnh ban đầu cho một **ứng dụng cụ thể**
- *Lý do:*
 - Làm nổi bật các chi tiết **cần quan tâm** trong ảnh.
 - Loại bỏ nhiễu khỏi hình ảnh.
 - Làm cho hình ảnh trực quan hấp dẫn hơn.

Các phương thức biến đổi ảnh



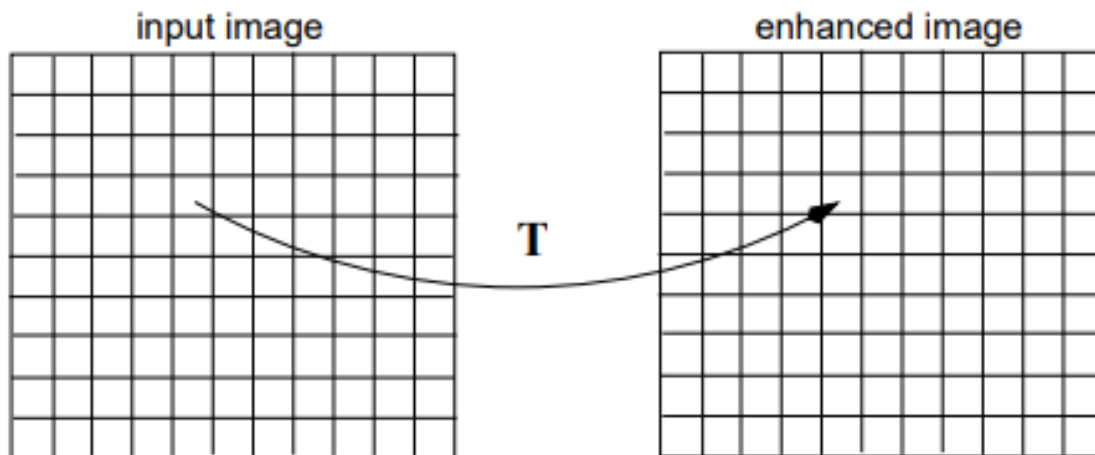
Isolated: $g(x_0, y_0) = T[f(x_0, y_0)]$

Local: $g(x_0, y_0) = T[f(V)]$
 V : neighbors of (x_0, y_0)

Global: $g(x_0, y_0) = T[f(x, y)]$
example: FFT

Các phương thức biến đổi ảnh

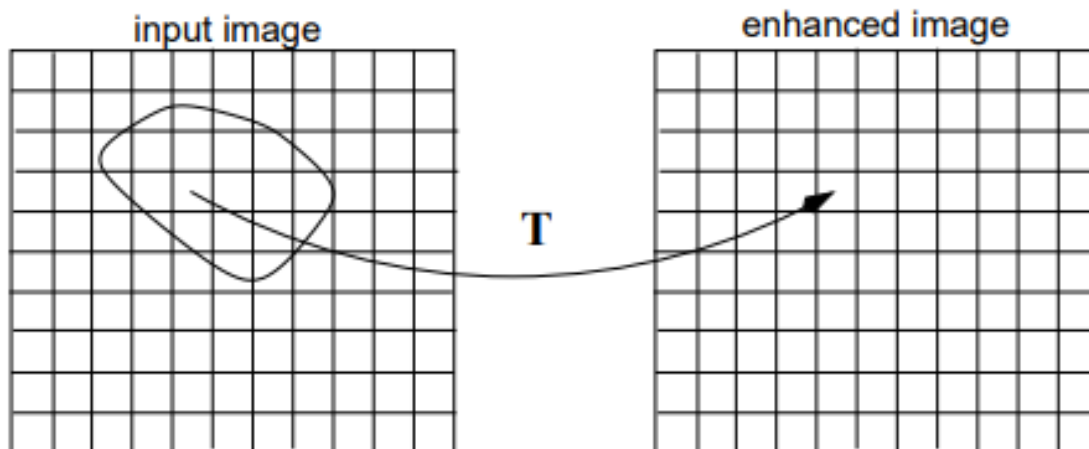
Point Processing Methods



$$g(x,y) = T[f(x,y)]$$

T operates on 1 pixel

Area or Mask Processing Methods



$$g(x,y) = T[f(x,y)]$$

T operates on a neighborhood of pixels

Các kỹ thuật cải thiện ảnh

- Các kỹ thuật cải thiện ảnh chia thành 2 nhóm:
 - Các kỹ thuật theo miền không gian
 - Các phép toán trên điểm ảnh
 - Các bộ lọc
 - Kỹ thuật Histogram
 - Các kỹ thuật theo miền tần số
 - Ảnh có thể xem như tín hiệu 2 chiều
 - Có thể tác động lên tần số để cải thiện chất lượng ảnh
 - Biến đổi **Fourier**

Point operations

❖ Biểu diễn thao tác xử lý điểm ảnh:

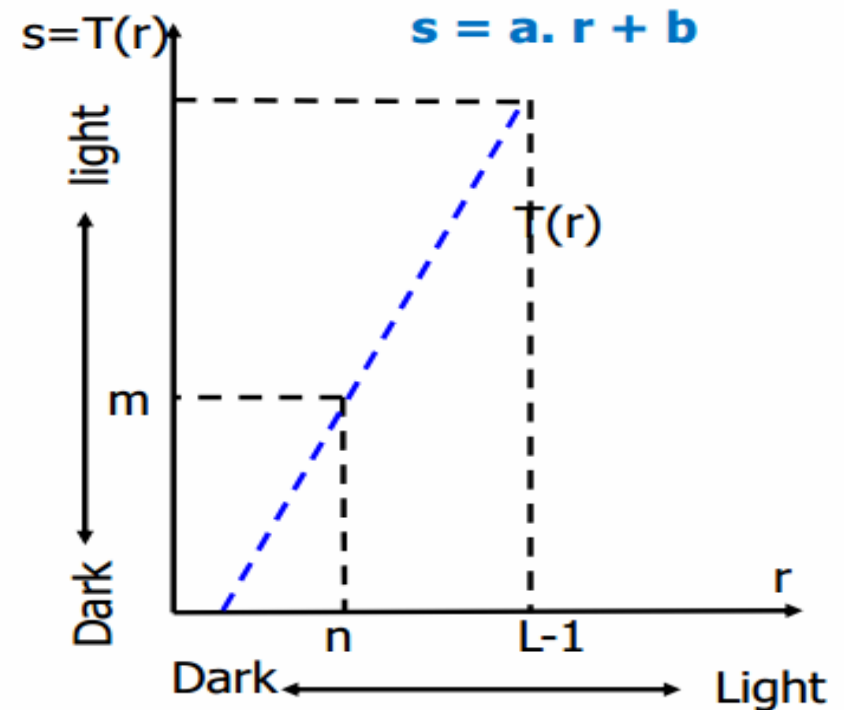
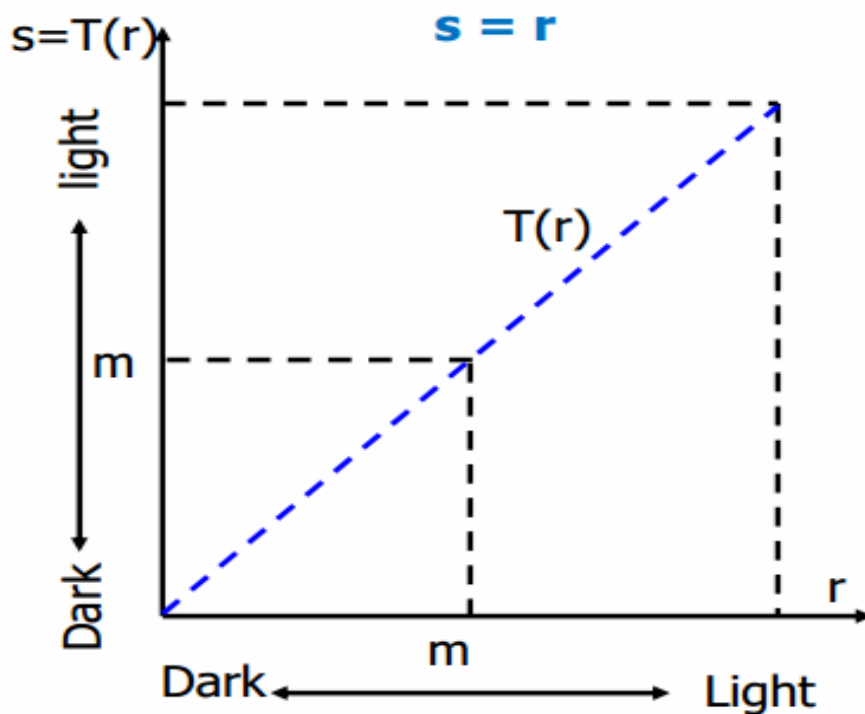
$$s = T(r)$$

- Với s là giá trị của điểm ảnh **output**
- r là giá trị của điểm ảnh **input**
- T là toán xử lý điểm ảnh
 - Phép đảo ảnh
 - Phép biến đổi Logarit
 - Phép biến đổi Gamma
 - Cắt ngưỡng: chuyển đổi sang ảnh nhị phân

Biến đổi tuyến tính

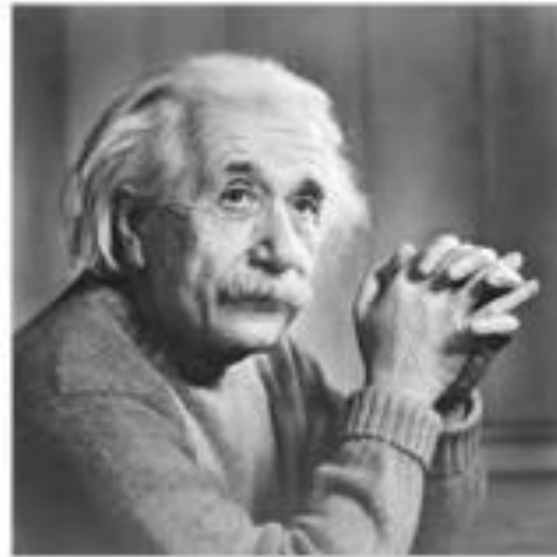
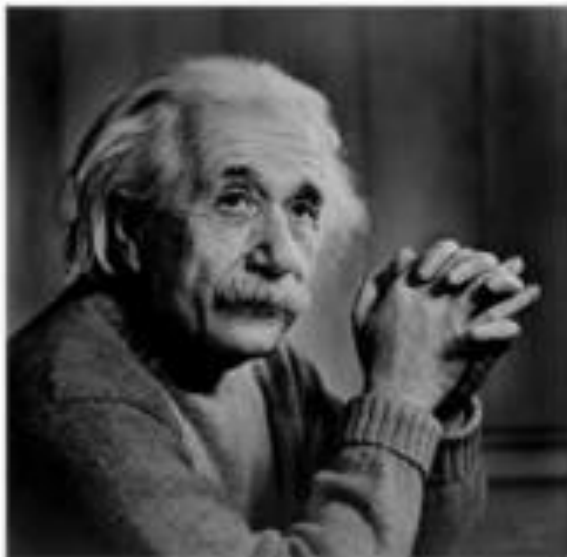
$$\text{Addition: } f(u) = \begin{cases} u + c & , \text{ if } u + c \leq 255 \\ 255 & , \text{ else} \end{cases}$$

$$\text{Subtraction: } f(u) = \begin{cases} u - c & , \text{ if } u - c \geq 0 \\ 0 & , \text{ else} \end{cases}$$



Example: Tăng/giảm sáng ảnh

$$G(x,y) = F(x,y) + c$$



Ảnh gốc

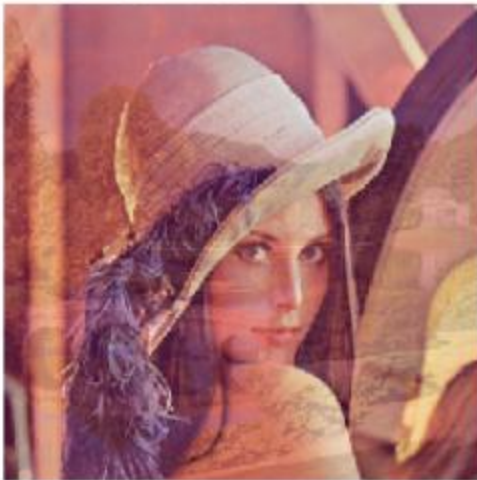


Ảnh sau biến đổi

- Với $c > 0$: ảnh sáng hơn; $c < 0$: ảnh tối đi



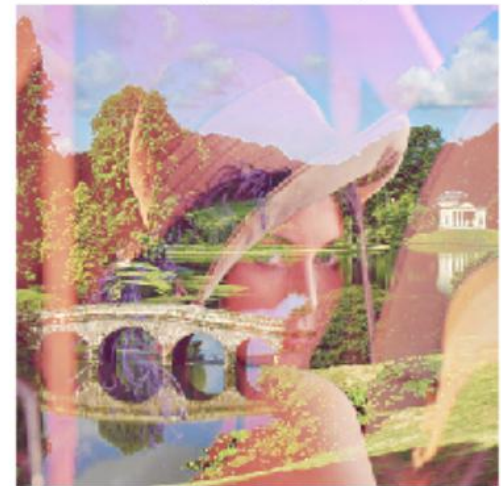
Lena[80%]+Garden[20%] (Blending Image)
 $f(img_x, img_y) = (img_x * 0.8) + (img_y * 0.2)$



$\min(\text{Lena}, \text{Garden})$



$\max(\text{Lena}, \text{Garden})$



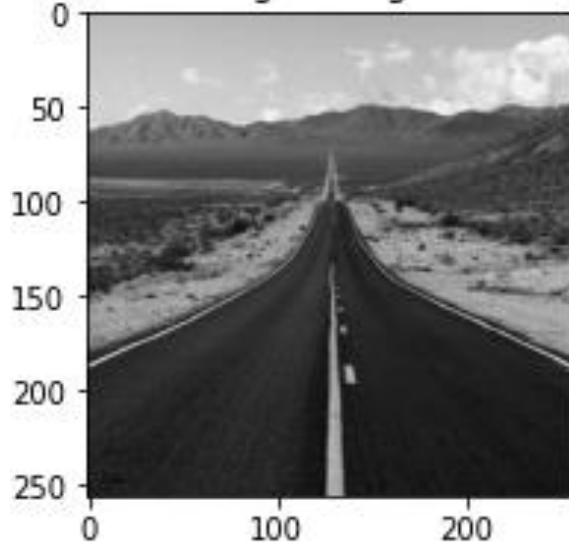
Maximum: $f(u) = \max(u_1, u_2)$

Minimum: $f(u) = \min(u_1, u_2)$

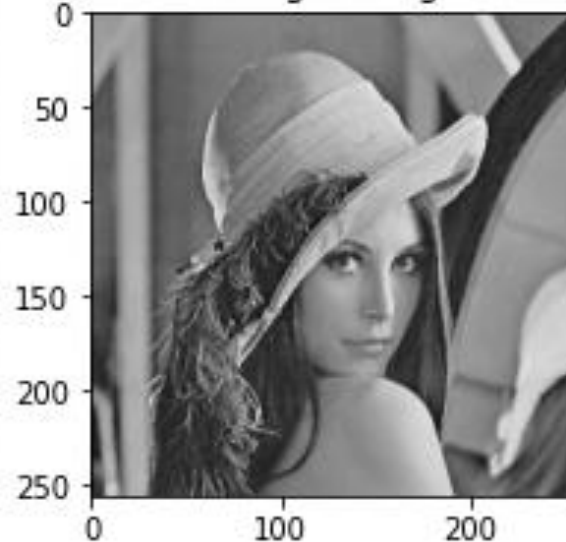
Example: Blending Image

```
res = cv2.addWeighted(image1, 0.6, image2, 0.4, 0)
```

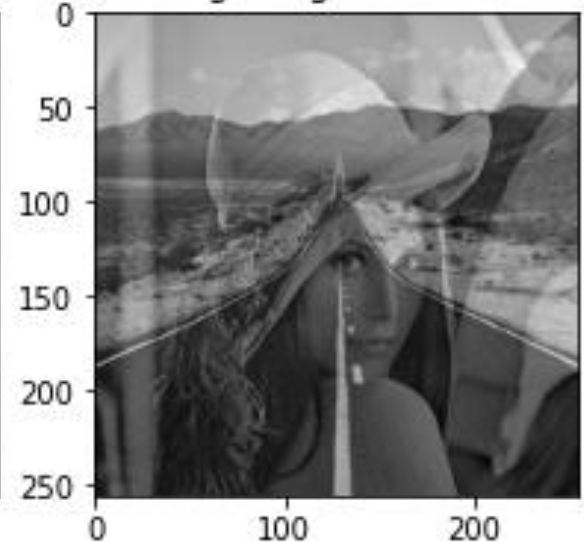
First Image (Weight: 60%)



Second Image (Weight: 40%)



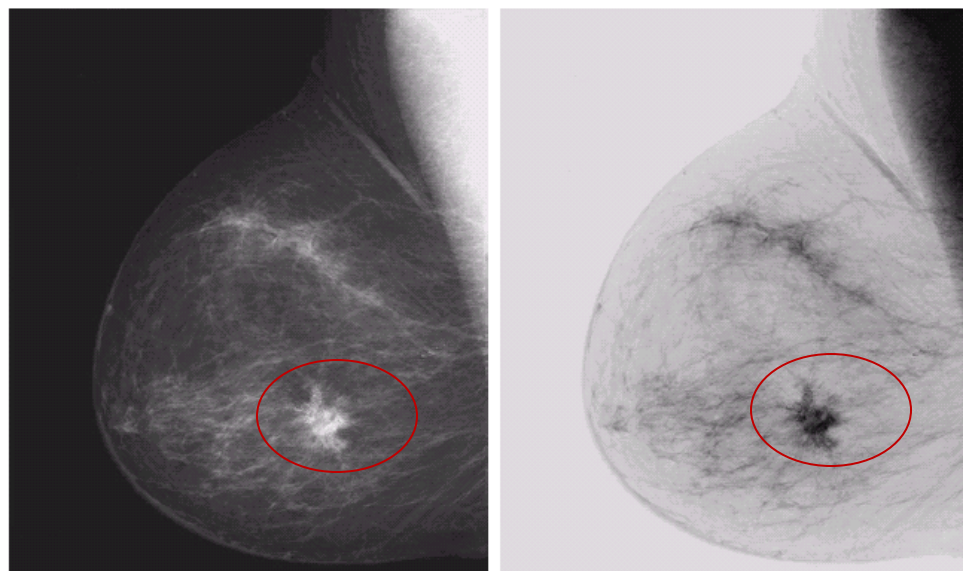
Resulting Image after Addition



Ảnh âm bản – Negative/Inverse Images

- Là thao tác xử lý trên điểm ảnh có dạng: $s = (L-1) - r$
- Với s là điểm ảnh output, r là điểm ảnh input, L là mức xám lớn nhất.

Ví dụ: $f(u) = 255 - u$



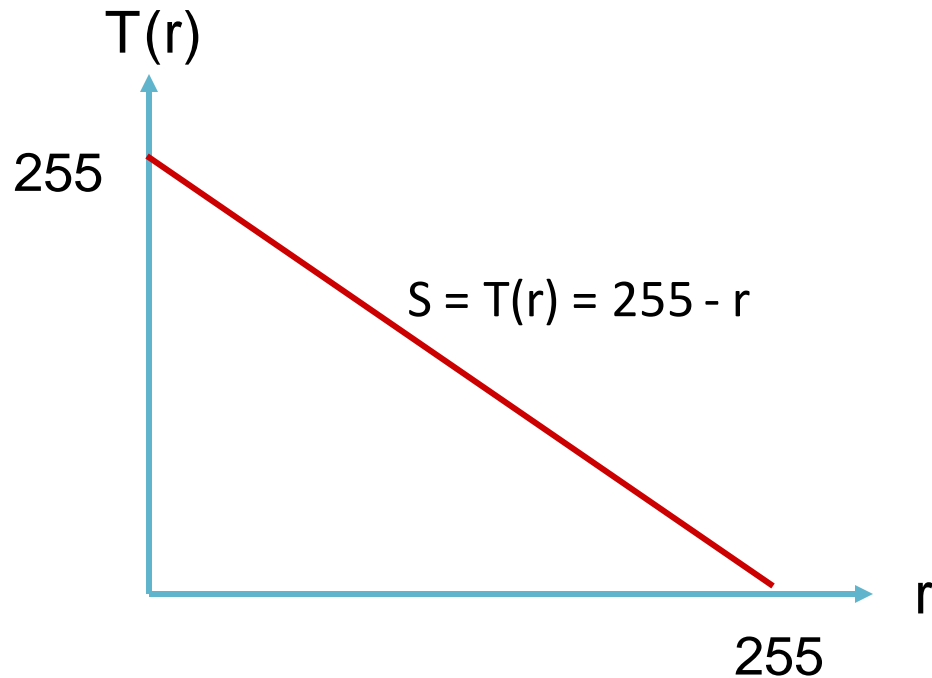
a b

FIGURE 3.4

(a) Original digital mammogram.
(b) Negative image obtained using the negative transformation in Eq. (3.2-1).
(Courtesy of G.E. Medical Systems.)

- Đảo ảnh hữu ích cho việc cải thiện các chi tiết màu trắng hay màu xám nằm trong vùng tối của ảnh

Negative/ Inverse Images



Code:

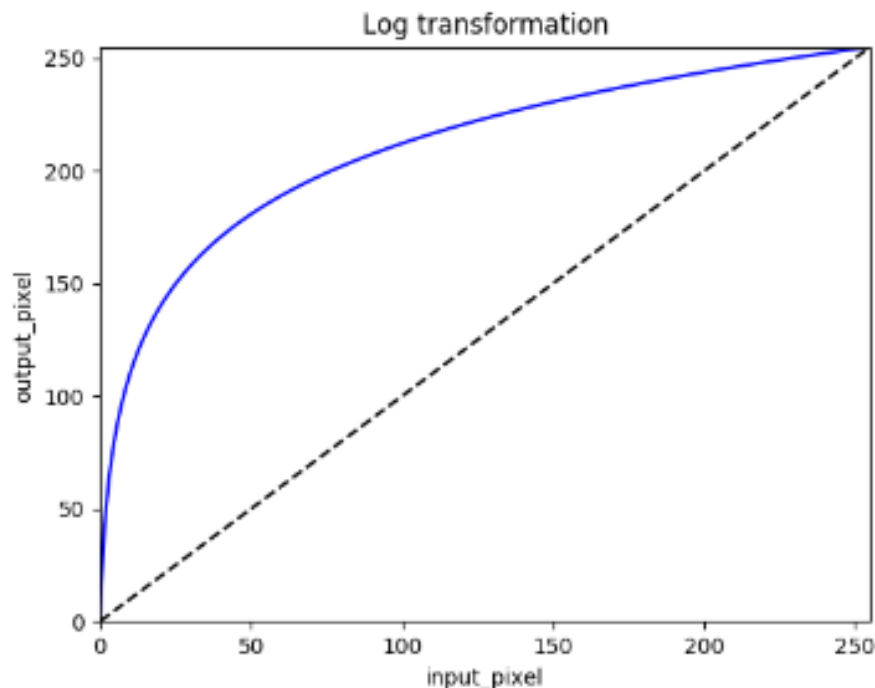
```
def dao_anh(img):  
    return 255-img
```

Biến đổi ảnh bằng hàm Logarit

❖ *Xử lý trên điểm ảnh có dạng:*

$$s = c \times \log(1+r)$$

- Với c là hằng số. r bị giới hạn trong khoảng $[0, 255]$, ta có thể chọn c để giới hạn output s .
- Với $c = \frac{255}{\log(256)}$, $s \in [0, 255]$.

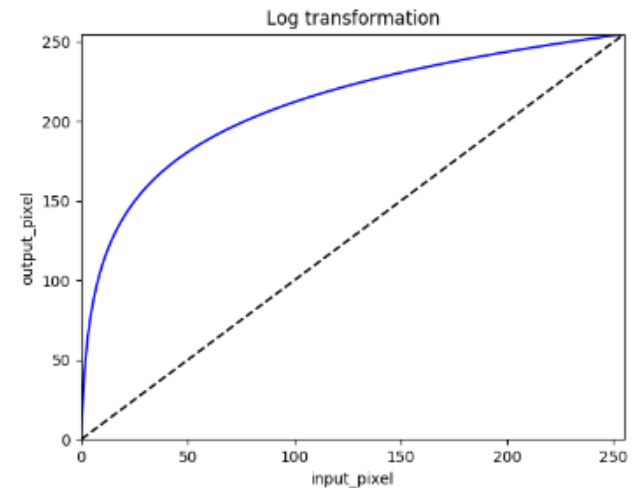


Biến đổi ảnh bằng hàm Logarit

❑ Nhận xét:

- $S > r$ với mọi r . **Log transformation** dùng làm sáng các ảnh có độ sáng thấp.
- Với r thấp, đồ thị dốc và thoải hơn khi r lớn. **Log transformation** ánh xạ vùng *pixel* nhỏ (tối), hẹp thành vùng rộng hơn, lớn (sáng) hơn và ngược lại, vùng *pixel* lớn được nén lại.

```
def Chuyen_doi_logarit(img, c):  
    img = img.astype(float)  
    return float(c) * cv.log(1 + img)
```



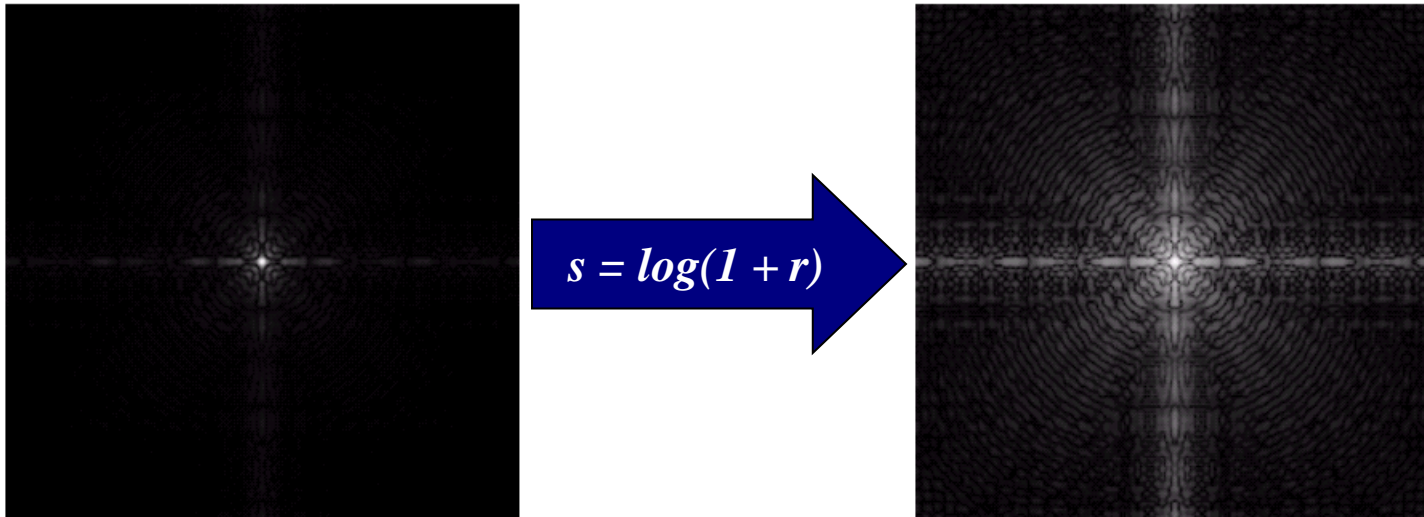
Biến đổi ảnh bằng hàm Logarit



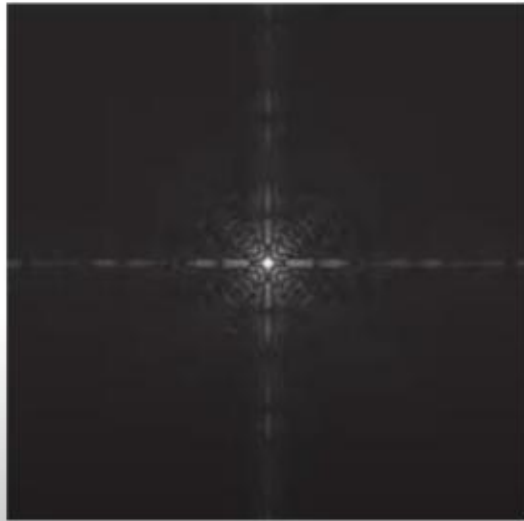
$c=100$

Ví dụ

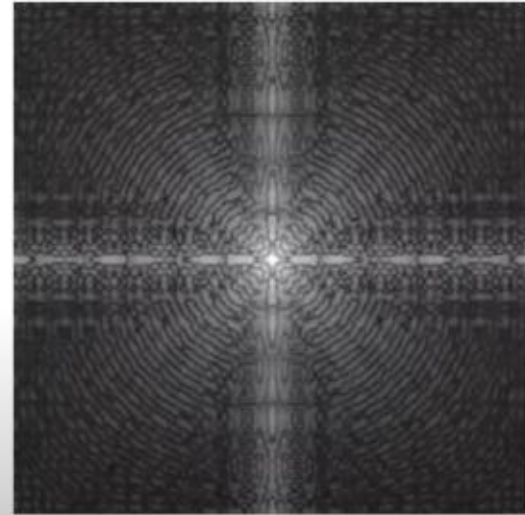
- Làm sáng hơn các điểm có mức xám thấp trong khi nén các giá trị có mức xám cao



Ví dụ



$$s = 2 \times \log(1 + r)$$

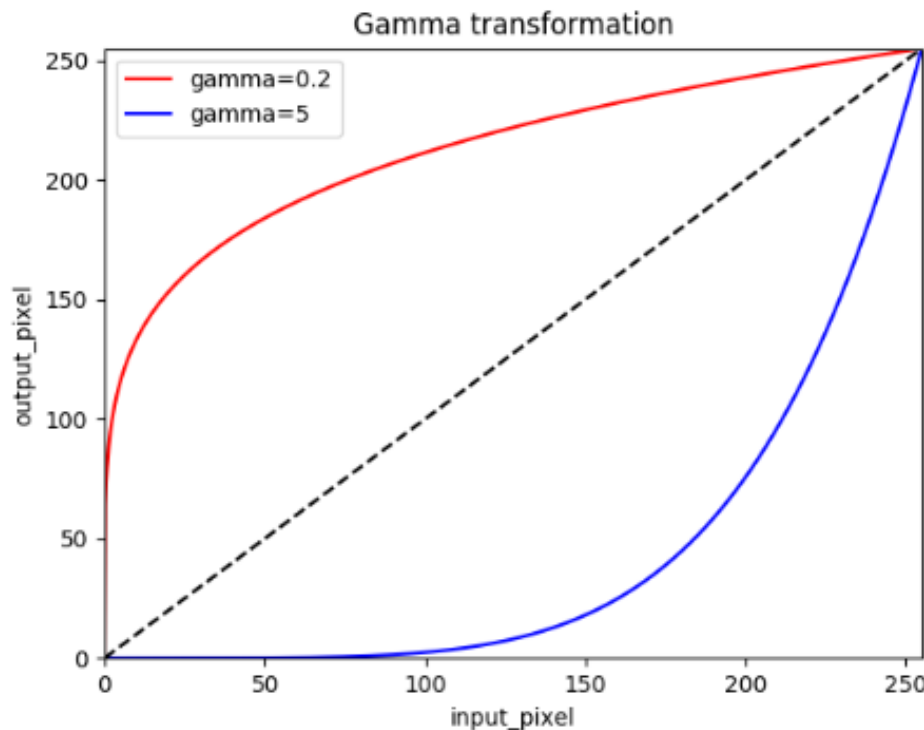


Biến đổi ảnh bằng hàm mũ (Power – law)/ Gamma

- Là thao tác xử lý trên điểm ảnh có dạng:

$$s = c \times r^\gamma$$

- c là hằng số để giới hạn output s
- Với $c = \frac{1}{255^\gamma}$, $s \in [0, 255]$.



Biến đổi ảnh bằng hàm mũ (Power – law)/ Gamma

■ Nhận xét:

- Ta dùng $\gamma > 1$ sẽ thu được ảnh *tối hơn* ảnh gốc và ngược lại với $\gamma < 1$.

Code:

```
def gamma_trans(img,c,gamma):  
    return c*(img**gamma)
```



Original



$c=1 \gamma=3$



$c=1 \gamma=4$



$c=1 \gamma=5$

Biến đổi ảnh bằng hàm mũ (Power Law)/ Gamma

Hoặc: với mọi $c > 0$

```
def Chuyen_Doi_Gamma(img, gamma, c):  
    img = img.astype(float)  
    return float(c) * pow(img, float(gamma))
```

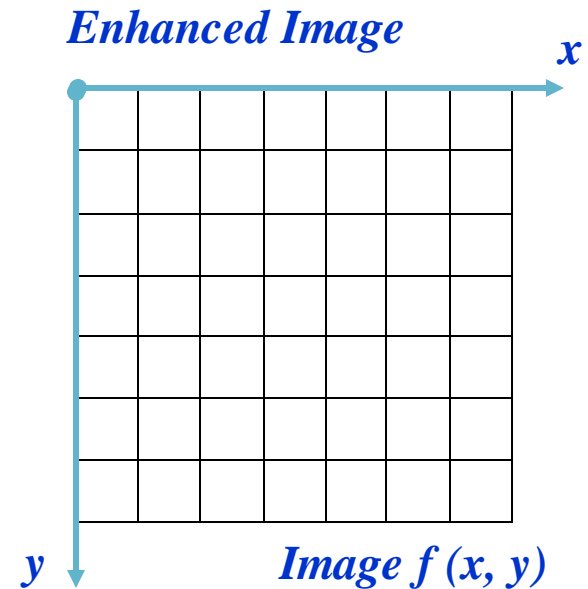
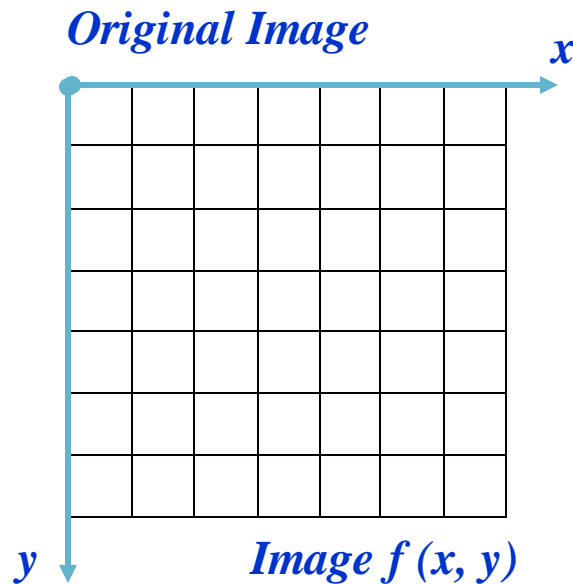
Original



Gamma transformation(gamma=0.4)



Power Law Transformations



$$s = r^\gamma$$

- We usually set C to 1
- Grey levels must be in the range $[0.0, 1.0]$

Power Law Example



Power Law Example

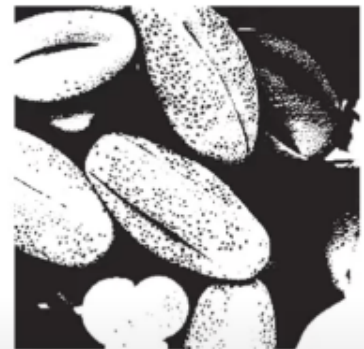
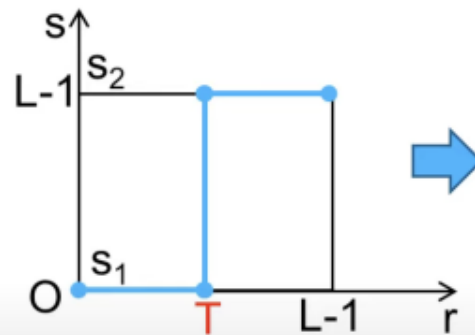
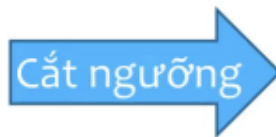


Ảnh cộng hưởng từ (MRI) của cột sống người bị gãy.



Cắt ngưỡng

- Chuyển ảnh đa mức xám về 2 mức giá trị xám



Code:

```
def cat_nguong(img, t):  
    return img > t
```


Lát cắt mặt phẳng bit

❖ *Nhắc lại:*

- Chuyển số hệ thập phân sang nhị phân? Ví dụ: $(80)_{10} = (1010000)_2$
-> biểu diễn 8 bit là: 01010000
- Chuyển số nhị phân sang thập phân:

$$b_7b_6b_5b_4b_3b_2b_1b_0 = b_7 \times 2^7 + b_6 \times 2^6 + \dots + b_0 \times 2^0$$

Example: 01010000

$$= 0 \times 2^7 + 1 \times 2^6 + 0 \times 2^5 + 1 \times 2^4 + 0 \times 2^3 + 0 \times 2^2 + 0 \times 2^1 + 0 \times 2^0$$

$$= 80$$

Lát cắt mặt phẳng bit

- Lát cắt mặt phẳng bit (**bit plane sciling**): Là kỹ thuật chia ảnh đa cấp xám thành nhiều ảnh nhị phân.
 - Bước 1: Chuyển ảnh xám sang ma trận mà mỗi phần tử chứa chuỗi bit.

7 /	3	6
4	6	3
2	7	2

Ảnh đa cấp xám

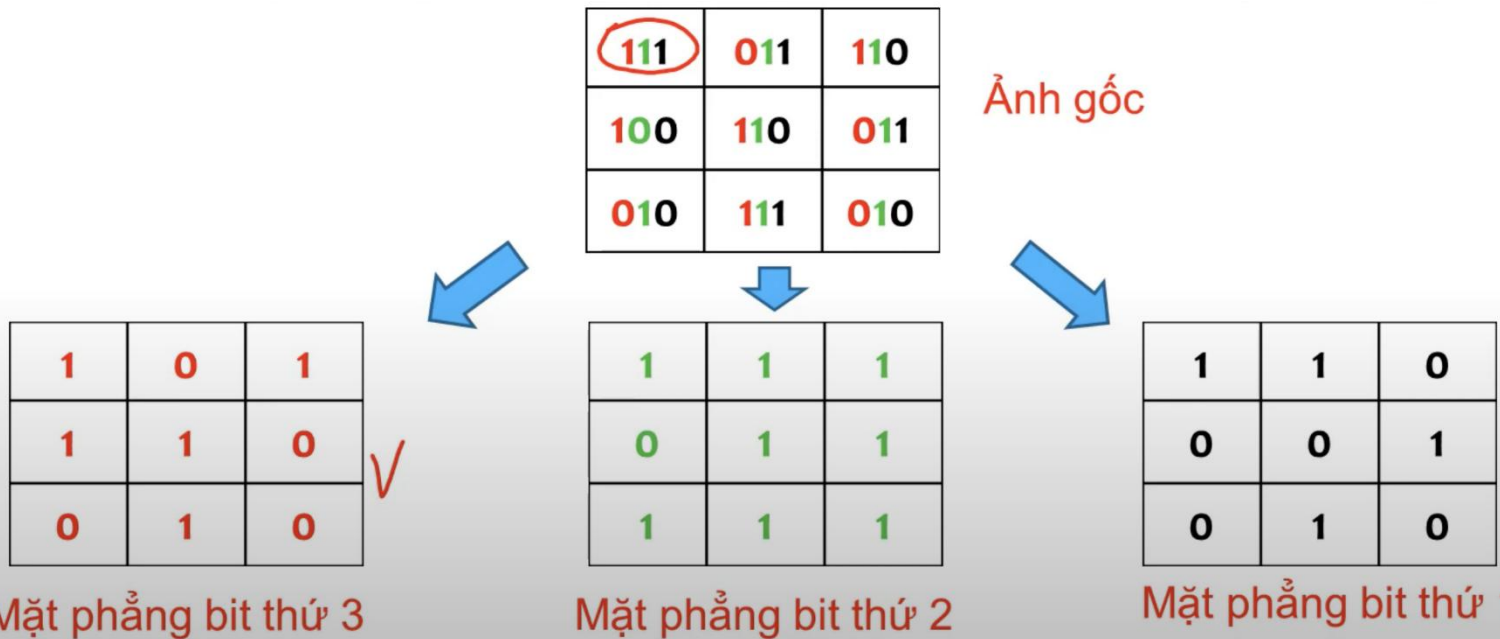


111	011	110
100	110	011
010	111	010

Ảnh chuỗi các bit (biểu diễn 3 bit)

Lát cắt mặt phẳng bit

- Bước 2: Tách thành các ma trận (mặt phẳng bit), mỗi phần tử chứa 1 bit.



Lát cắt mặt phẳng bit

- Bước 3: Tái tạo ảnh: chuyển ảnh nhị phân thành ảnh đa mức xám.

Mặt
phẳng
bit thứ 3

1	0	1
1	1	0
0	1	0

$\times 2^{(3-1)}$ ↓

4	0	4
4	4	0
0	4	0

Mặt
phẳng
bit thứ 2

1	1	1
0	1	1
1	1	1

$\times 2^{(2-1)}$ ↓

2	2	2
0	2	1
2	2	2

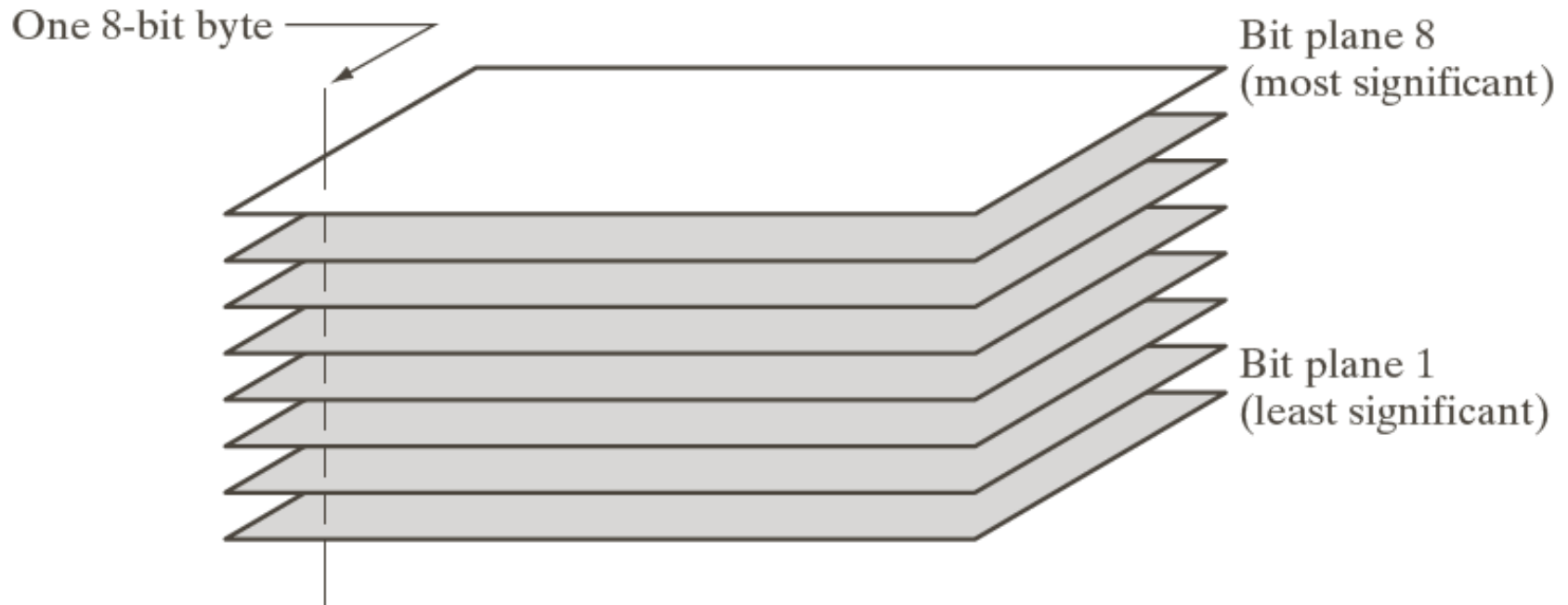
Mặt
phẳng
bit thứ 1

1	1	0
0	0	1
0	1	0

$\times 2^{(1-1)}$ ↓

1	1	0
0	0	1
0	1	0

Lát cắt mặt phẳng bit



8 mặt phẳng bit của ảnh 8-bit

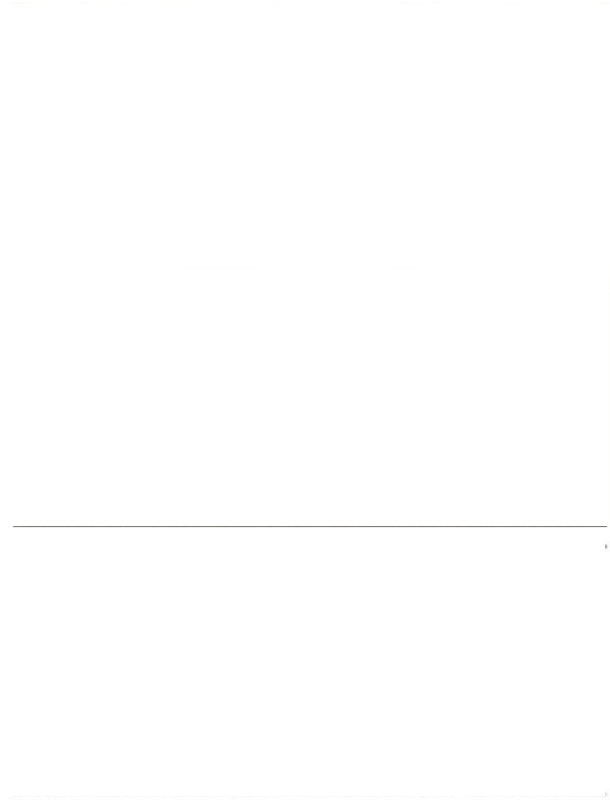
Lát cắt mặt phẳng bit

- Ví dụ lát cắt mặt phẳng bit của ảnh 8 bit có kích thước 550×1192 pixel



- Cắt thành 8 mặt phẳng bit, mỗi mặt phẳng bit là ảnh nhị phân
- Mặt phẳng bit có thứ tự cao nhất có giá trị 1 1 0 0 0 0 1 0

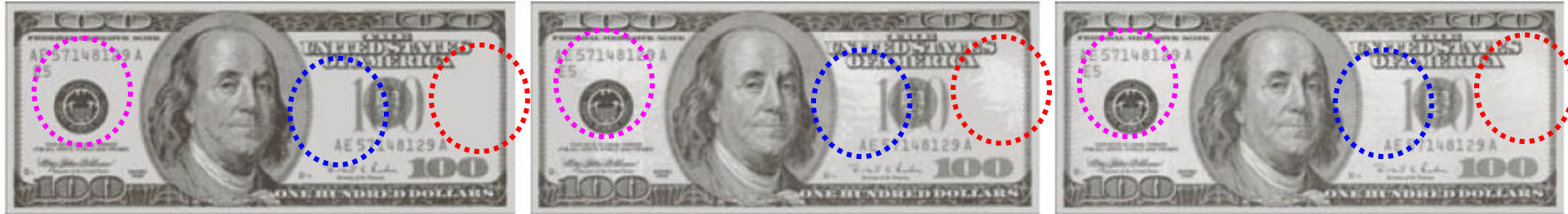
Lát cắt mặt phẳng bit



a	b	c
d	e	f
g	h	i

FIGURE 3.14 (a) An 8-bit gray-scale image of size 500×1192 pixels. (b) through (i) Bit planes 1 through 8, with bit plane 1 corresponding to the least significant bit. Each bit plane is a binary image.

Lát cắt mặt phẳng bit



a b c

FIGURE 3.15 Images reconstructed using (a) bit planes 8 and 7; (b) bit planes 8, 7, and 6; and (c) bit planes 8, 7, 6, and 5. Compare (c) with Fig. 3.14(a).

Lát cắt mặt phẳng bit

Kết quả tái tạo ảnh từ các mặt phẳng bit:



Hình ảnh được tái tạo chỉ sử dụng mặt phẳng bit 8 và 7



Hình ảnh được tái tạo chỉ sử dụng mặt phẳng bit 8,7 và 6



Hình ảnh được tái tạo chỉ sử dụng mặt phẳng bit 7,6 và 5

Ảnh tái tạo vẫn giữa các chi tiết như ảnh gốc
→ Ứng dụng nén ảnh

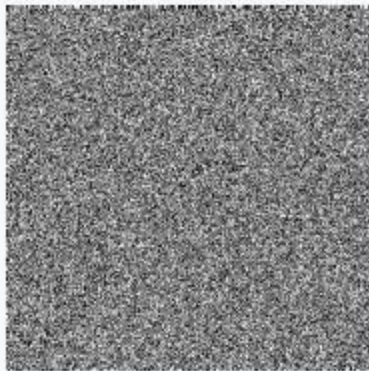
Lát cắt mặt phẳng bit

- **Các bước thực hiện kỹ thuật Lát cắt mặt phẳng bit:**
 - Bước 1: Chuyển mức xám của mỗi pixel sang chuỗi bit nhị phân
 - Bước 2: Tách ảnh tương ứng với vị trí bit trong chuỗi bit nhị phân
 - Bước 3: Tái tạo ảnh từ các mặt phẳng bit

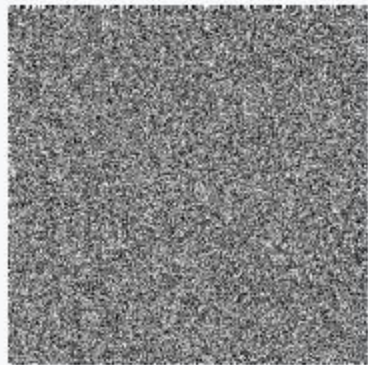
input image



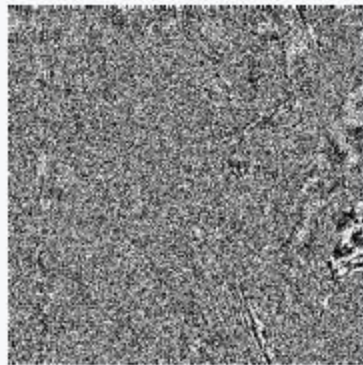
Bit plane 0



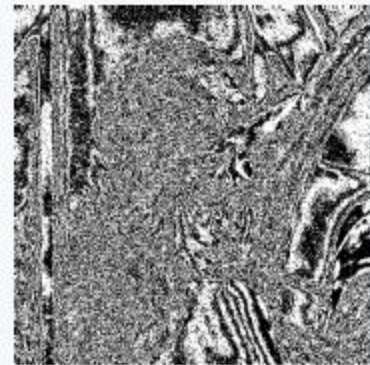
Bit plane 1



Bit plane 2



Bit plane 2



Bit plane 4



Bit plane 5



Bit plane 6



Bit plane 7



```
def int2bitarray(img):  
    arr = []  
    for i in range(img.shape[0]):  
        for j in range(img.shape[1]):  
            arr.append(np.binary_repr(img[i][j], width=8))  
    return arr  
  
# read image convert to bit stream  
img = cv2.imread('lena.jpg',0)  
arr = np.array(int2bitarray(img))  
arr = arr.reshape(img.shape)  
  
plane = np.zeros((img.shape))  
for k in range(0,8):  
    for i in range(arr.shape[0]):  
        for j in range(arr.shape[1]):  
            plane[i,j]=int(arr[i,j][k])  
plt.imshow(plane*255, cmap='gray')  
plt.show()
```

Make borders for images (*padding*)

- To add borders around the image, similar to a photo frame, the `cv2.copyMakeBorder()` function is used.
- Adding borders has its applications for convolution operations for zero padding, symmetric padding, circular padding etc.
- This function takes the following arguments:
 - **src** - input image
 - **top, bottom, left, right** - Border width in number of pixels in corresponding directions
 - **borderType** - Flag defining what kind of border to be added. It can be following types:
 - `cv2.BORDER_REPLICATE` - Last element is replicated throughout.
 - `cv2.BORDER_REFLECT` - Border will be mirror reflection of the border elements.
 - `cv2.BORDER_REFLECT_101`
 - `cv2.BORDER_WRAP`
 - `cv2.BORDER_CONSTANT` - Adds a constant colored border. The value should be given as next argument.
 - **value** - Color of border if border type is `cv2.BORDER_CONSTANT`

```
# cv2.copyMakeBorder(src, top, bottom, left, right, borderType, value)
replicated = cv2.copyMakeBorder(src, 20, 20, 20, 20, cv2.BORDER_REPLICATE)
reflected = cv2.copyMakeBorder(src, 20, 20, 20, 20, cv2.BORDER_REFLECT)
reflected101 = cv2.copyMakeBorder(src, 20, 20, 20, 20, cv2.BORDER_REFLECT_101)
wrapped = cv2.copyMakeBorder(src, 20, 20, 20, 20, cv2.BORDER_WRAP)
constant= cv2.copyMakeBorder(src, 20, 20, 20, 20, cv2.BORDER_CONSTANT, value=[255, 255, 255])
```


Make borders for images (*padding*)

```
def task3(square=500,padding=10):  
    img = np.ones((padding+square+padding,padding+square+padding));  
  
    print np.shape(img);  
  
    #top x rows where x = padding  
    img[:padding , :] = 0;  
  
    #bottom x rows where x = padding  
    img[-padding: , :] = 0;  
  
    #left x cols where x = padding  
    img[:, :padding] = 0;  
  
    #right x cols where x = padding  
    img[:, -padding:] = 0;  
    cv2.imshow('a',img);  
    cv2.waitKey(0);
```

Exercise

Thực hiện các biến đổi sau. Nhận xét các kết quả.

a) Arithmetic operations on images:

- *Addition, subtraction, blending image*

b) Negative Images

c) Log Transformations

d) Power-Law Transformations (gamma)

e) Bit-plane Slicing

f) Make borders for images (padding)