PROCESAMIENTO DE IMÁGENES DIGITALES

Dpto. Matemática Aplicada i

1

Tema 1: INTRODUCCIÓN A LAS IMÁGENES DIGITALES



ÍNDICE:

- Proceso de digitalización. Imágenes en escala de grises.
- Imágenes a color. Modelos de color
- Almacenamiento
- Formas de operar sobre una imagen

1.1. Proceso de digitalización

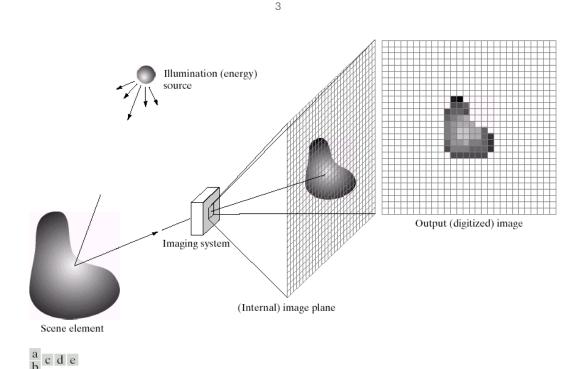
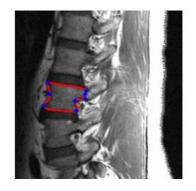


FIGURE 2.15 An example of the digital image acquisition process. (a) Energy ("illumination") source. (b) An element of a scene. (c) Imaging system. (d) Projection of the scene onto the image plane. (e) Digitized image.



Las imágenes digitales pueden tener propiedades muy distintas según su naturaleza, es decir, según el método de adquisición.







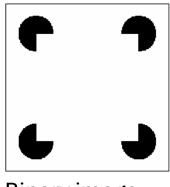








- Por dimensión: Imágenes 2D y 3D.
- Por paleta de colores: Imágenes binarias, en escala de grises y a color.



Binary image



Grayscale image



Color image

- Por la **fuente de energía** usada:
 - Rayos X (medicina)
 - Rayos Gamma (medicina nuclear)
 - Luz ultravioleta (microscopía y astronomía)



- **Imagen digital:** f (x,y) (formato matricial)
 - x e y = coordenadas espaciales
 - f(x,y) = nivel de gris de la imagen en el punto (x,y)

$$f(x,y) \approx \begin{bmatrix} f(0,0) & f(0,1) & . & . & . & f(0, N-1) \\ f(1,0) & f(1,1) & . & . & . & f(1, N-1) \end{bmatrix}$$

$$f(M-1,0) & f(M-1,1) & . & . & . & f(M-1, N-1) \end{bmatrix}$$

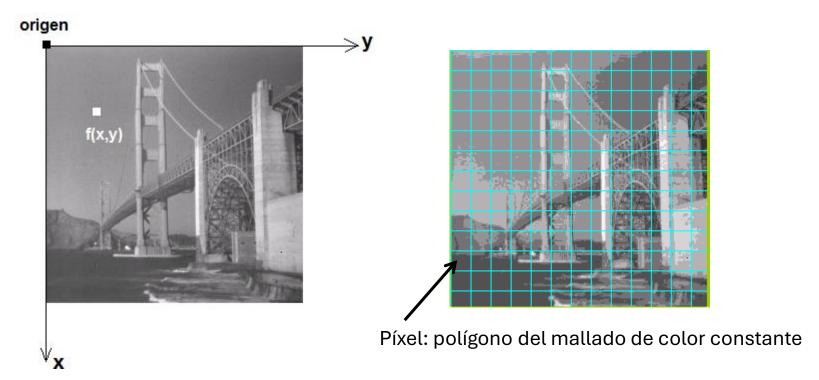


•DIGITALIZACIÓN (digitization):

- -Digitalización de las coordenadas espaciales: muestreo (sampling).
- -Digitalización de la amplitud (niveles de gris): cuantificación (quantification)



• Muestreo: Consiste en una subdivisión de la escena en "porciones" que habrán de ser cuantificadas. Nos centraremos en imágenes 2D con un mallado cuadrangular.





Cuantificación: Proceso de discretización del color.

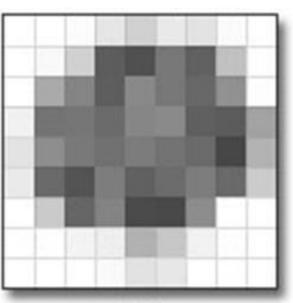
La salida de los sensores sensibles a la intensidad de luz es un valor (amplitud) dentro de una escala (color). La salida puede ser:

- Un único valor: binaria (0 y 1) 0 escala de grises (p. ej., enteros en [0,255])
- Un vector con tres valores por polígono (*RGB*) que se corresponden con la intensidad de color rojo (R), verde (G) y azul (B).



• El muestreo se ha hecho usando un mallado cuadrangular de 9 por 9 cuadrados y la cuantificación consiste en una paleta de 256 niveles de gris (donde 0 indica el color negro y 255 el color blanco):

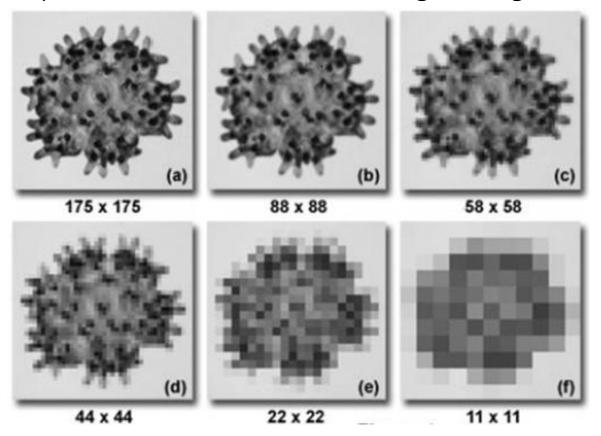






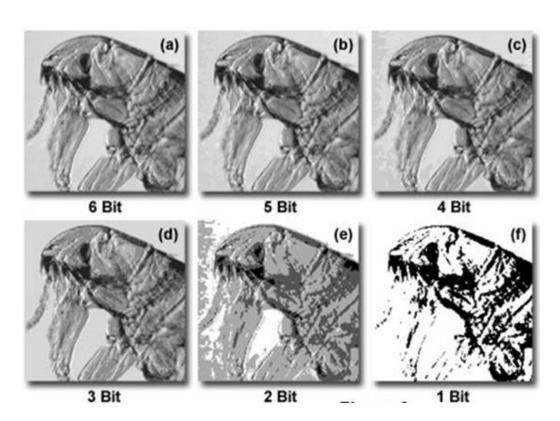


• Partiendo de una misma imagen y dependiendo del mallado elegido para el muestreo, podemos obtener diferentes imágenes digitales:





• También hay que tener en cuenta la paleta de colores, como se observa en el ejemplo siguiente:



1 bit = unidad mínima de almacenamiento.

Imagen de 1 bit = 2^1 colores

0
1

Imagen de 2 bits = 2^2 colores

0	0
0	1
1	0
1	1



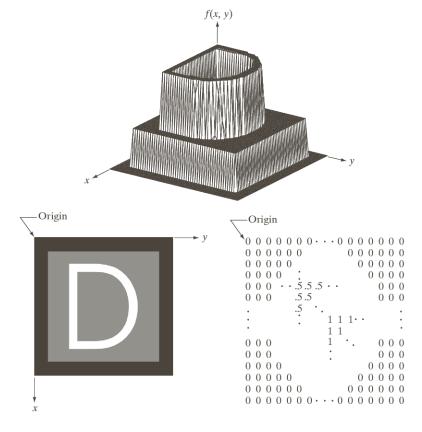
¿Qué muestreo y cuántos niveles de gris son necesarios para una buena aproximación? Se debe producir una imagen digital "aceptable" en el sentido de que no sea perceptible al ojo humano el paso de un color entre dos píxeles consecutivos.

RESOLUCIÓN

- La *resolución* (el grado de detalle discernible) de una imagen depende estrechamente de estos dos parámetros.
 - *Resolución de intensidad:* cantidad de niveles de gris. (L = 2^k, k = número de bits)
 - Resolución espacial: finura del mallado (M x N).



• Imagen digital: I=f (x,y)



a o c

FIGURE 2.18

- (a) Image plotted as a surface.
- (b) Image displayed as a visual intensity array.
- (c) Image shown as a 2-D numerical array (0, .5, and 1 represent black, gray, and white, respectively).



Imagen digital M x N con L niveles de gris tal que:

• El número de bits b necesarios para almacenar la imagen es:

$$b = M \times N \times k$$

Ejemplo: Imagen 128 x 128 pixeles con 64 niveles de gris $128 \times 128 \times 6 = 98.304$ bits de memoria = 12.288 bytes













Practica:

- Carga una imagen en escala de grises. ¿Qué tipo de dato es?
- Visualiza la imagen con OpenCV.
- Visualiza la imagen con Matplotlib.



1.2 Imágenes a color. Modelos de color

• Los píxeles de las imágenes a color están cuantificados usando *tres* componentes independientes uno por cada color primario:

RGB = rojo, verde y azul







• Los píxeles de las imágenes a color están cuantificados usando *tres* componentes independientes uno por cada color primario:

RGB = rojo, verde y azul

• Imagen a color $M \times N = 3$ matrices con valores discretos

 $3 \times M \times N \times k$ bits, L= 2^k

• Las imágenes digitales a color están gobernadas por los mismos conceptos de muestreo, cuantificación y resolución que las imágenes en escala de grises.



Modelos de color:

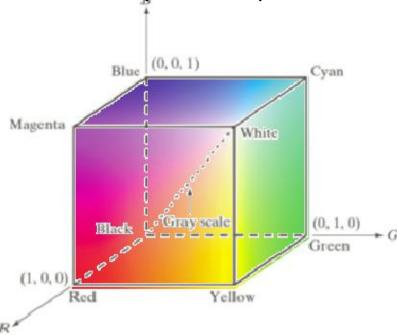
Un modelo de color es la especificación de un sistema de coordenadas tridimensional y de un subespacio de este sistema en el que cada color quede representado por un punto. Un espacio de color es una representación matemática del conjunto de colores que permite la especificación de un color de manera estándar.

- Modelo RGB (gráficos por computador)
- Modelo CMY(K) (sistemas de impresión)
- Modelo YCbCr (compresión jpeg)
- Modelo HSV (procesamiento de las imágenes)



Modelo de color RGB:

Cada color aparece descompuestos en sus tres componentes espectrales primarias de **rojo, verde y azul**.



Combinando distintas intensidades de estos tres colores primarios, podemos obtener todos los colores visibles.

Este modelo está basado en un sistema de coordenadas cartesianas.



Modelo de color RGB:

Cuando contamos con 8 bits para representar la imagen en cada canal (R,G,B), se dice que la imagen a color tiene una profundidad de 24 bits, también llamada imagen de color real o de 16 millones de colores, ya que

$$(2^8)^3 = 16,777,216$$

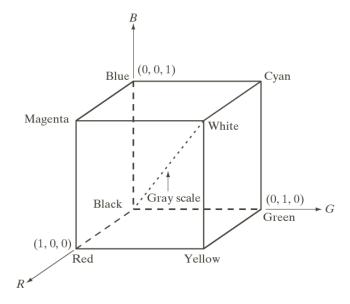
Practica:

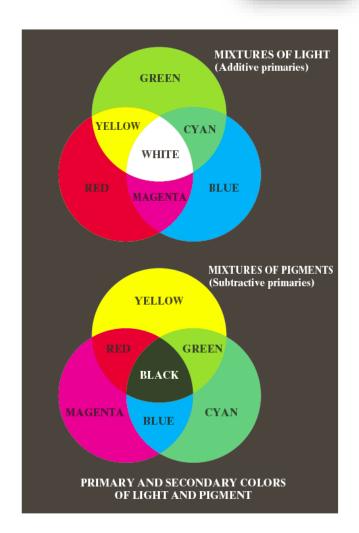
Carga una imagen a color y separa los tres canales de la imagen para visualizarlos por separado.



Modelo de color CMY (cian-magenta-yellow):

Para imprimir una imagen digital, es necesario convertir la imagen RGB al modelo CMY.





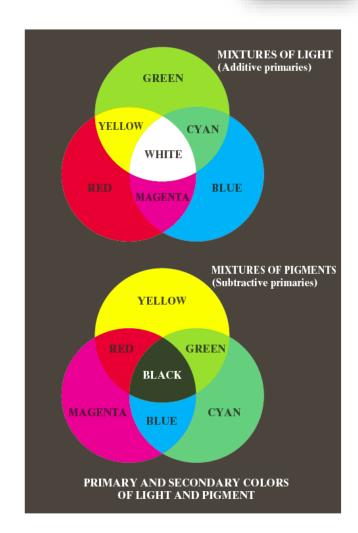


Modelo de color CMY (cian-magenta-yellow):

La conversión viene dada por:

$$\begin{pmatrix}
R \\
G \\
B
\end{pmatrix} = \begin{pmatrix}
L \\
L \\
L
\end{pmatrix} - \begin{pmatrix}
C \\
M \\
Y
\end{pmatrix}$$

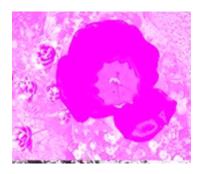
siendo L la cantidad de niveles de gris de la imagen.



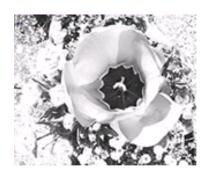


Modelo de color CMY(K)(cian-magenta-yellow, K=blak):















Modelo de color YCbCr:

El modelo YCbCr se usa en vídeo, sistemas de televisión y la compresión jpeg.

Componente Y = *luminancia*: medida de la cantidad de luz o brillo que se percibe.

Componentes Cb, Cr = crominancia: información del color.

Ventaja: la luminancia y la información del color están desacopladas. Así, la información del color puede reducirse (comprimirse) de manera que no sea perceptible al ojo humano (ya que detectamos más los cambios en la luminancia que en el color).



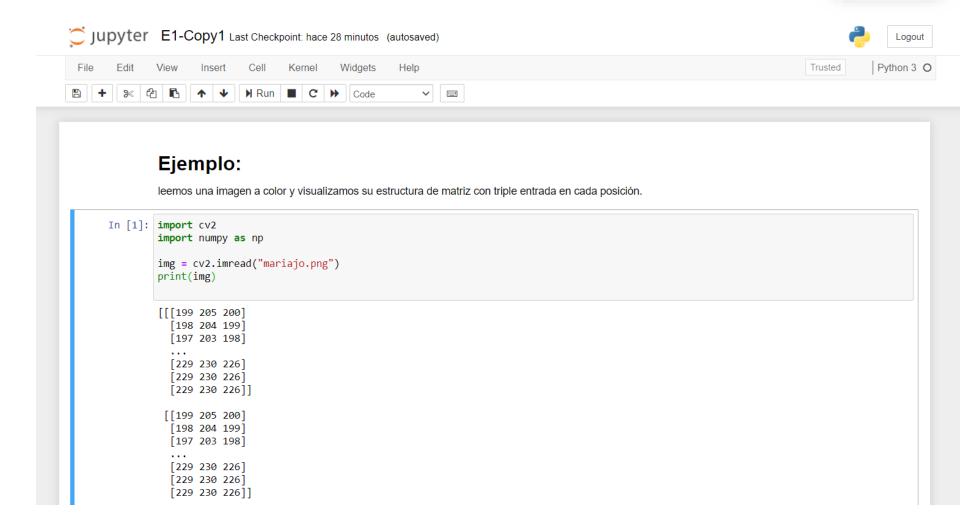
Modelo de color YCbCr:

Si sólo tenemos en cuenta la componente Y de la imagen, lo que obtenemos es una imagen en escala de grises.

Practica:

- Carga una imagen a color y pásala a escala de grises usando la fórmula anterior.
- Prueba a cargarla directamente en escala de grises e intenta ver si dan el mismo resultado.







Modelo de color HSI:

A la hora de procesar imágenes a color, el modelo RGB puede no ser el más eficiente ya que el brillo, intensidad o cantidad de luz se encuentra repartido en los tres canales.

En el modelo HSI los colores se representan por:

- Información de color:
 - su tono (Hue=H)
 - su saturación (Saturation=S)
- Información de la intensidad de luz:
 - Su valor de intensidad (I)

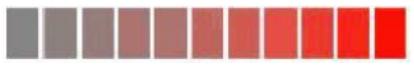


Modelo de color HSI:

H = tono: representa el color dominante tal y como lo percibimos; cuando decimos que un objeto es rojo o verde estamos indicando su tono.



S = saturación: es a la cantidad de luz blanca mezclada con el color dominante. La saturación es un atributo que nos diferencia un color intenso de uno pálido.



variedades de saturación del color rojo



Modelo de color HSI:

I = intensidad: representa la iluminación o cantidad de luz percibida.

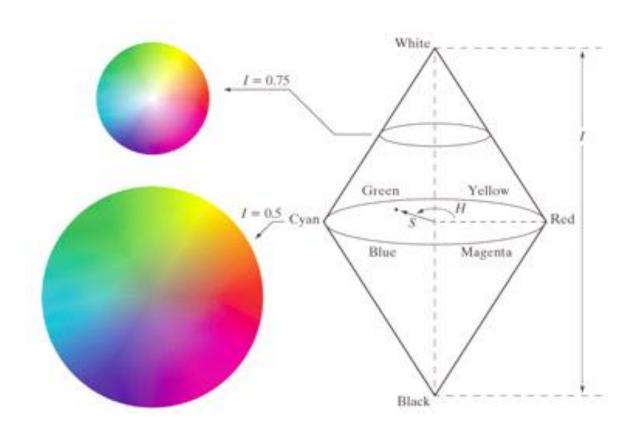


distintas intensidades

HSV, HSL son modelos de color similares.



Modelo de color HSI:





Modelo de color HSI:

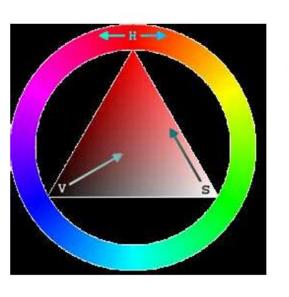
Herramienta ideal para desarrollar algoritmos de procesamiento de imágenes a color en las que queremos procesar el color independientemente de la cantidad de luz.

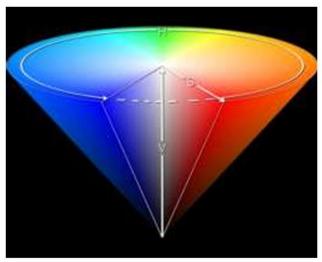
En la conversión de RGB a HSI, la componente I es fácil de calcular:

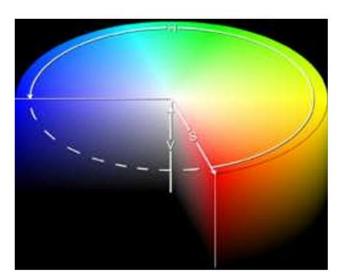


Modelo de color HSV:

Similar al HSI, pero) V=max(R,G,B)

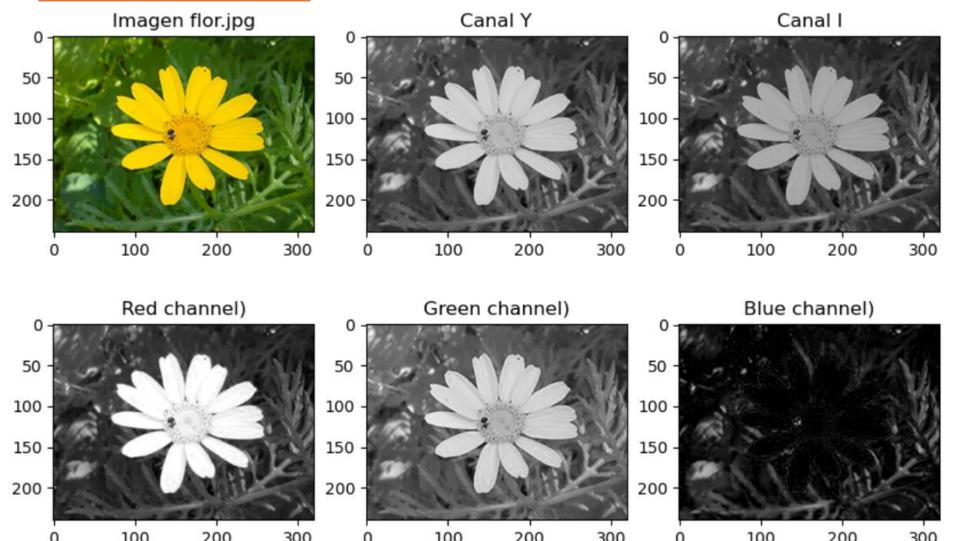








Practica:





1.3 Almacenamiento

35











- Como ya hemos estudiado, representar una imagen de n x n píxeles mediante una representación matricial requiere:
 - n² bits si la imagen es binaria.
 - n^2 x k bits si la imagen es en escala de grises con L = 2^k niveles de gris (= n^2 x log₂(L)).
 - 3 x n^2 x k bits si la imagen es a color (RGB) con L = 2^k niveles de gris (= 3 x n^2 x $\log_2(L)$).



Ejemplo:

- Imagen de 128 x 128 con 64 niveles de gris:

$$128 \times 128 \times 6 = 98.304$$
 bits = 12 KB.

- Imagen de 1024 x 1024 con 256 niveles de gris:

$$1024 \times 1024 \times 8 = 8.388.608$$
 bits = $1024 \times B = 1 MB$.



Redundancia de código:

Código es un sistema de símbolos usado para representar la información. A veces, las longitudes de las palabras usadas en el código es mayor de lo necesario.

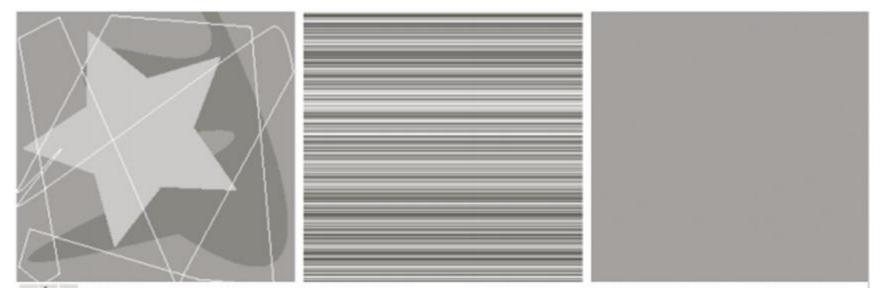
Redundancia entre píxeles:

Debido a la correlación espacial entre un píxel y sus vecinos.

Redundancia psicovisual:

Cierta información tiene menor importancia que otra en el proceso de visión normal. Se dice que esta información es psicovisualmente redundante.





[128,127,128,128,129,...]



- La compresión de imágenes consiste en eliminar una o más de estas redundancias.
- Se pueden clasificar las distintas formas de compresión de imágenes en:
 - aquellas que *no producen errores* (o pérdida de información) en la imagen;
 - aquellas que sí lo producen.
- Los procesos de compresión que eliminan la redundancia de código y/o entre píxeles no producen errores. Aquellos que eliminan la redundancia psicovisual, sí.



EJEMPLOS DE MÉTODOS QUE ELIMINAN:

Redundancia en el código:

- Código de Huffman (código de longitud variable)

Redundancia entre píxeles:

- LZW (usado en formato GIF)
- Representación por filas o Run Length Encoding (RLE)
- Representación por árbol cuaternario

Redundancia psicovisual:

- Transformadas de la imagen (por ejemplo, Transformada Discreta del Coseno, usada en compresión JPEG)



CÓMO COMPRIMEN LOS FORMATOS DE IMÁGENES:

- GIF: usa el método LZW que resulta "rentable" cuando hay mucha redundancia entre píxeles. SIN PÉRDIDA (para imágenes de 256 colores).
- PNG: surgió para sustituir a GIF porque éste hacía uso del método de compresión LZW que estaba patentado. Usa otro algoritmo y también codificación de Huffman. SIN PÉRDIDA.
- BMP: formato SIN PÉRDIDA propiedad de Microsoft.



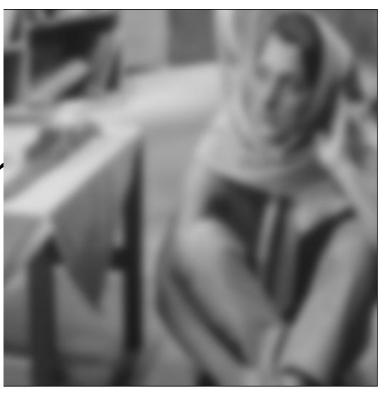
CÓMO COMPRIMEN LOS FORMATOS DE IMÁGENES:

- **JPG:** Usa la Transformada Discreta del Coseno; sus coeficientes se "redondean" y se anulan muchos de ellos (ahí se pierde información). El resultado se codifica usando código de Huffman y RLE. **CON PÉRDIDA.**
- **TIFF:** Puede tener compresión, **CON O SIN PÉRDIDA**, pero generalmente se usa sin compresión para imágenes de mucha calidad.

1.4 Formas de operar sobre una imagen

opei

44



Tema 1: Introducción a las imágenes digitales



Formas de operar sobre una imagen

Dominio del espacio:

Las operaciones se realizan sobre los propios valores de los píxeles

Dominio de la frecuencia:

Las operaciones se realizan sobre la Transformada de Fourier de la imagen

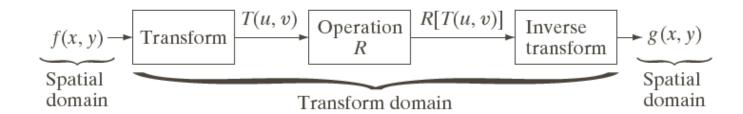


- Dominio espacial

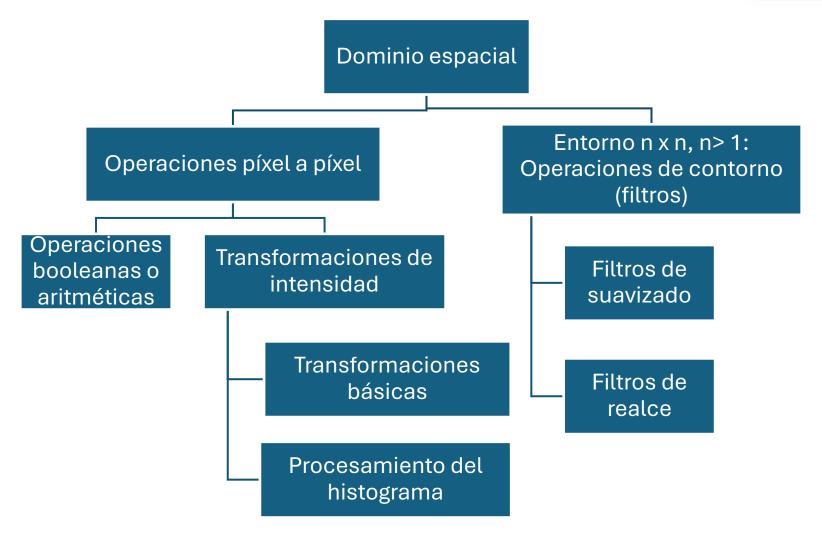
Se refiere a la imagen en sí misma. Los métodos en esta categoría están basados en la manipulación directa de los píxeles de la imagen.

- Dominio de la frecuencia

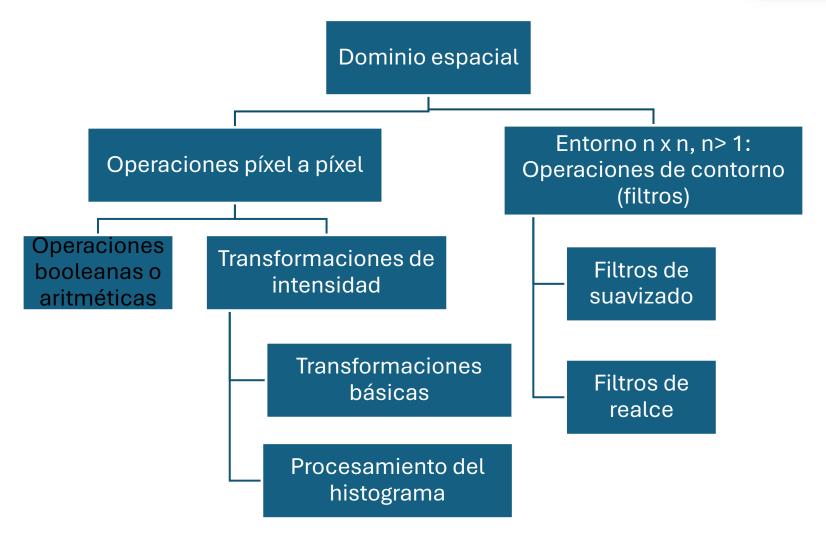
El procesamiento de la imagen se lleva a cabo en una **transformada de la imagen** (Transformada de Fourier) y, posteriormente, mediante la transformada inversa se obtienen los resultados.



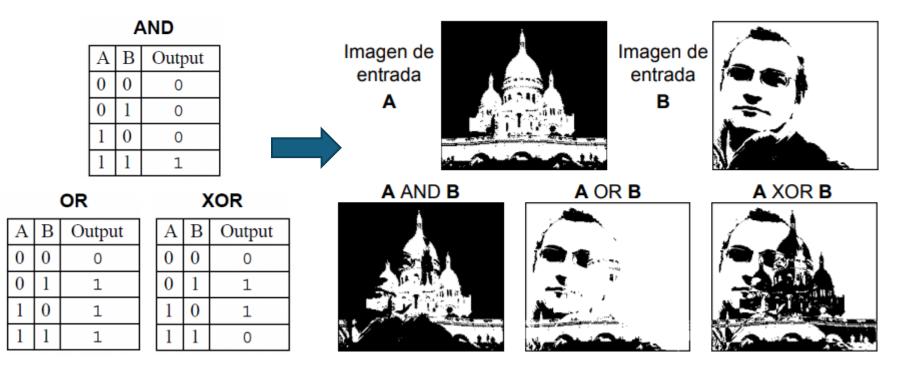








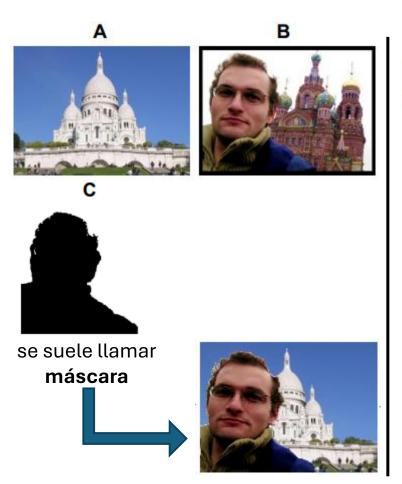






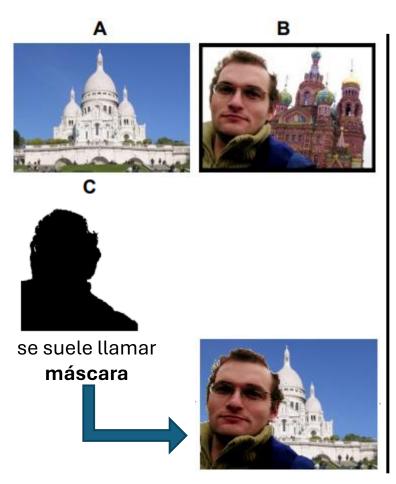


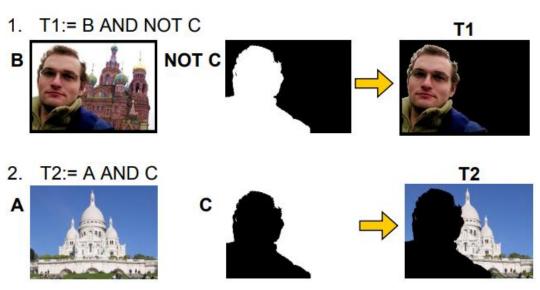




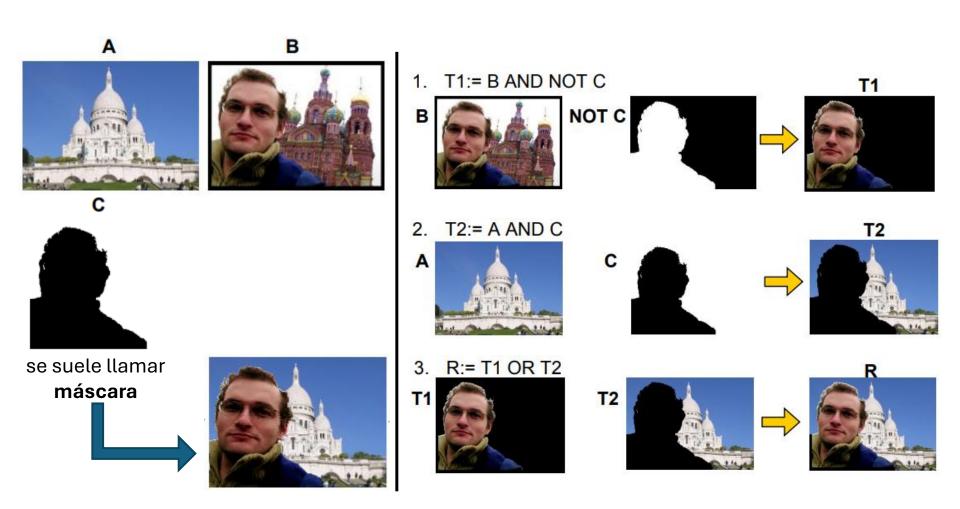














Operadores booleanos: and, or, xor, not

Practica:

- Usa las funciones de OpenCV bitwise_and, bitwise_or, bitwise_xor, y bitwise_not
- Aplícalos sobre dos imágenes sencillas binarias



• **Operaciones aritméticas:** Dadas dos imágenes f(x,y) y g(x,y) de M filas x N columnas, se definen las operaciones elemento a elemento

$$s(x,y) = f(x,y) + g(x,y)$$

$$d(x,y) = f(x,y) - g(x,y)$$

$$p(x,y) = f(x,y) \times g(x,y)$$

$$d(x,y) = f(x,y) \div g(x,y)$$

CUIDADO: No confundir entre operaciones matriciales (Álgebra lineal) y operaciones array (elemento a elemento).



• Adición: Reducción de ruido en una imagen mediante adición de imágenes con ruido (usado en fotografía nocturna o astrofotografía).

Sean:

- Imagen original f(x,y)
- Imagen aleatoria (con ruido) g(x,y)=f(x,y) + n(x,y) tal que la intensidad de los píxeles de n(x,y) son valores aleatorios no correlacionados y esperanza nula.
- $\{g_i(x,y)\}$ = conjunto de imágenes con ruido.
- Imagen promedio mediante la adición de las imágenes con ruido

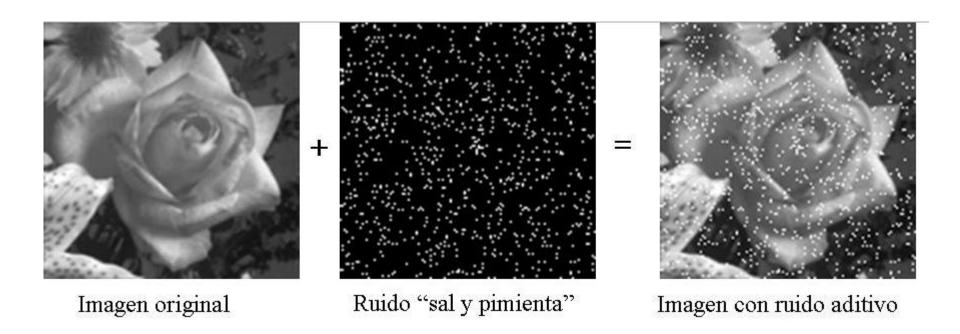
$$\bar{g}(x,y) = \frac{1}{K} \sum_{i=1}^{K} g_i(x,y)$$

Entonces,

$$\bar{g}(x,y) \to f(x,y) \text{ con } K \to \infty.$$

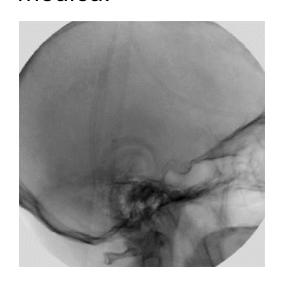


· Adición:

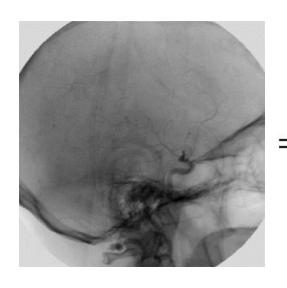




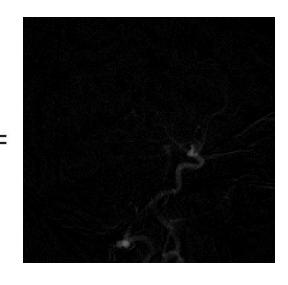
• **Sustracción:** Realce de diferencias entre imágenes. Ejemplo: Imagen médica.



f = mask image: imagen rayos X de una región del cuerpo del paciente



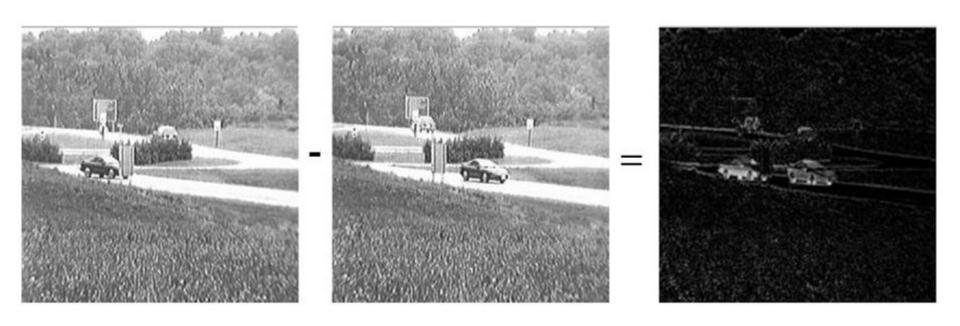
g = Live image: imagen después de realizar un contraste radiológico



h = f - g A mayor diferencia entre las imágenes, más clara es la zona correspondiente.



• Sustracción: Detección de movimiento entre imágenes de la misma escena.



Valor absoluto de la diferencia



• Producto (y división): Corrección de sombreado.







$$g(x,y) = f(x,y) h(x,y)$$

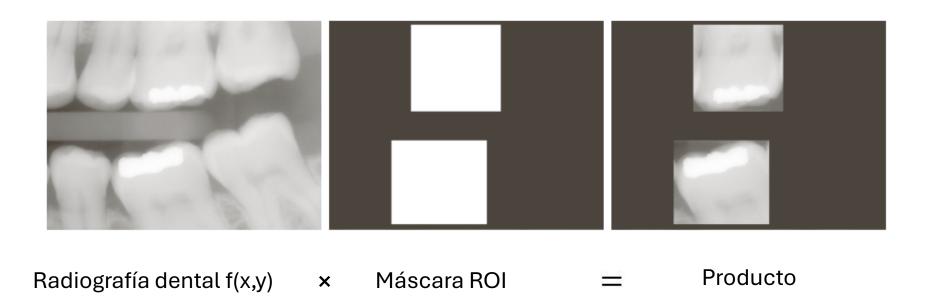
f = "función perfecta" h = función de sombreado

h(x,y) = función de sombreado conocida o estimada

$$f(x,y) = g(x,y) h^{-1}(x,y)$$



• **Producto (y división):** Regiones de interés (ROI). Consiste en multiplicar la imagen por una imagen máscara con unos en la ROI y ceros en el resto.





Practica:

- Usa las funciones de OpenCV add(), addWeighted(). ¿Cuál es la diferencia con +?
- Usa absdiff(). ¿Cuál es la diferencia con restar (-)?
- Usa la función divide(). ¿Cuál es la diferencia con dividir (/)?





- Imagen original: $f: M \times N \longrightarrow [0, L-1]$
- Procesamiento píxel a píxel:
 - Operación aritmética:

$$f: M \times N \longrightarrow [0, L-1]$$
 $g: M \times N \longrightarrow [0, L-1]$
 $f|+,-,x|g: M \times N \longrightarrow [A, B]$; OJO! Este intervalo podría ser distinto de [0,L-1]



Es importante tener en cuenta que los valores de salida pueden no estar dentro del rango original de niveles de gris de 0 a L-1.

Opciones:

- Diseñar las operaciones a priori para que lleven [0,L-1] en [0,L-1]
- Truncar: todos los valores menores que 0 los llevo al 0 y todos los valores mayores que L-1 los llevo a L-1 (importante pérdida de información).
- Realizo una transformación a posteriori que lleve el intervalo [A,B] en el [0,L-1] (desplazamiento y rescalado).



Practica:

- Usa las funciones de OpenCV converScaleAbs() y normalize() sobre una imagen=matriz pequeña con valores que se salen del rango [0,255]. ¿Qué diferencia hay entre una y otra?
- Haz tú mismo/a las operaciones para llevar [A,B] en el [0, 255]:

$$((imagen - A)/(B-A))*255$$

Pasando después el resultado a tipo de dato uint8

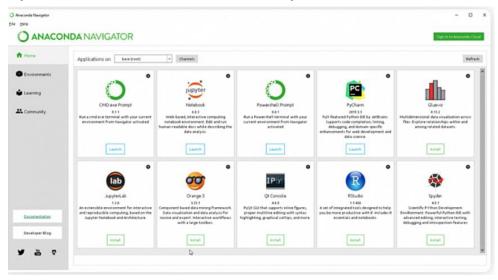


Herramientas





Python distribution platform https://www.anaconda.com/products/individual





Herramientas



NumPy

https://numpy.org/doc/stable/

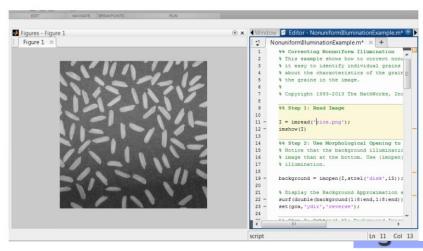
https://docs.opencv.org/master/d6/d00/tutorial_py_root.html



Otras herramientas

Matlab image processing toolbox:

http://es.mathworks.com/products/image/



ImageJ:

http://rsbweb.nih.gov/ij/



U STATE OF THE STA

BIBLIOGRAFÍA

- R.C. González, R.E. Woods. Digital Image Proccesing, 4th edition. Pearson, 2018. (La mayor parte de las imágenes han sido extraídas de esta publicación)
- Mark S. Nixon, Alberto S. Aguado. *Feature Extraction and Image Processing for Computer Vision*. Elsevier, 2020.