# Introducción al procesamiento digital de imágenes usando python

Ricardo Amézquita Orozco

4 de noviembre de 2015

# ¿Que es una imagen?



#### ¿Digitalmente que es una imagen?





#### ¿Como representamos una imagen?

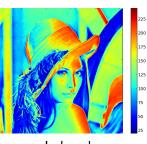




```
[185,
[[ 82, 22, 57],
[181,
[185, 74, 81]],
[[ 84, 18, 60],
```

## Tipos de imágenes





Color

Tonos de Gris

Indexado

#### Trabajando con imágenes

```
Abrir una imagen
imc=imread("lena_std.tif")
imb=imread("lena_bw.tif")
```

Mirando el tamaño de una imagen

imc.shape
imb.shape

#### Trabajando con imágenes

```
Visualizando una imagen
  imshow(imc)
  imshow(imb)
  imshow(imb,origin="lower")
  imshow(imb,origin="lower", cmap="gray")
```

Modificando una imagen

```
imc[:,:,0]=0
imb[200:300,200:300]=255
```

Binarizando una imagen

```
imbin=where(imb<128,0,255)</pre>
```

### Trabajando con imágenes

Guardando una imagen

imsave("im.png",imb,cmap="gray",origin="lower")

Nota: La función imsave de pylab no guarda imágenes en RGB. Para poder hacer esto, toca usar:

scipy.misc.imsave

#### Scipy

Paquete con rutinas para calculo en ciencias e ingeniería basado en Numpy, posee un modulo con rutinas para procesamiento de imágenes:

>>>: import scipy.ndimage as nd

Que contiene herramientas para las siguientes operaciones:

| Filtros        | Filtros Fourier  | Medidas        | Morfología         | Interpolación       |
|----------------|------------------|----------------|--------------------|---------------------|
| convolve       | fourier_elipsoid | center_of_mass | binary_clossing    | affine_transform    |
| correlate      | fourier_gaussian | extrema        | binary_dilation    | geometric_transform |
| maximum_filter | fourier_shift    | label          | binary_erosion     | map_coordinates     |
| median_filter  | fourier_uniform  | maximum        | binary_fill_hole   | shift               |
| minimum_filter |                  | mean           | binary_hit_or_miss | spline_filter       |
|                |                  |                |                    | zoom                |

Cuadro: Algunas funciones para procesamiento de imágenes definidas en scipy.ndimage



Imagen con ruido



Imagen original

Mediana



Imagen con ruido



Imagen filtrada

im\_filtrada=nd.median\_filter(im\_ruido,(3,3))

Máximo



Imagen con ruido



Imagen filtrada

im\_filtrada=nd.maximum\_filter(im\_ruido,(3,3))

Mínimo



Imagen con ruido



Imagen filtrada

im\_filtrada=nd.minimum\_filter(im\_ruido,(3,3))

Convolución

| 1 | 2 | 3 |
|---|---|---|
| 4 | 5 | 6 |
| 7 | 8 | 9 |

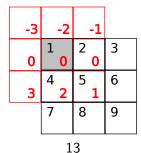
Entrada

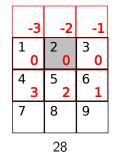
Kernel  $(m \times n)$ 

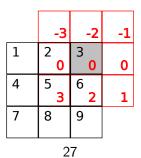
Salida

$$S = E * K = \sum_{i} \sum_{i} E[i,j] \times K[m-i,n-j]$$

Convolución

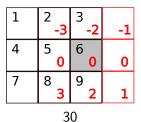




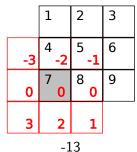


Convolución

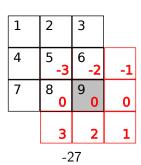
| -3 | 1<br>-2 | 2<br>- <b>1</b> | 3 |  |
|----|---------|-----------------|---|--|
| 0  | 4 0     | 5<br><b>0</b>   | 6 |  |
| 3  | 7<br>2  | 8 1             | 9 |  |
| 18 |         |                 |   |  |



Convolución



| 1       | 2               | 3               |  |  |
|---------|-----------------|-----------------|--|--|
| 4<br>-3 | 5<br>- <b>2</b> | 6<br>- <b>1</b> |  |  |
| 7<br>0  | 8               | 9               |  |  |
| 3       | 2               | 1               |  |  |
| -28     |                 |                 |  |  |



Convolución pasa bajo



Imagen con ruido





Imagen filtrada

Convolución detección de bordes verticales



Imagen original



Bordes verticales

Kernel=
$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 1 & 0 & -1 \\ 1 & 0 & -1 \end{bmatrix}$$

 $\mathsf{Kernel} = \begin{bmatrix} \begin{smallmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 1 & 0 & -1 \\ 1 & 0 & -1 \end{bmatrix} \quad \mathsf{im\_filtrada} = \mathsf{nd.convolve(im\_ruido,Kernel)}$ 

Convolución detección de bordes horizontales



Imagen original



Bordes verticales

$$\mathsf{Kernel} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ -1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

 $\mathsf{Kernel} {=} \left[ \begin{smallmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ -1 & -1 & -1 \end{smallmatrix} \right] \quad \mathsf{im\_filtrada} {=} \mathsf{nd.convolve(im\_ruido,Kernel)}$ 

# Filtrado de imágenes

#### Correlación

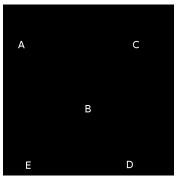
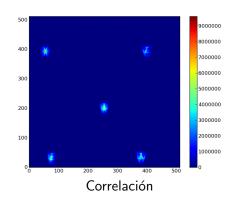


Imagen original

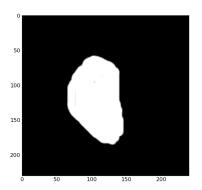
Patrón



im\_filtrada=nd.correlate(original,patron)

#### Realizando medidas sobre imágenes

Centro de masa

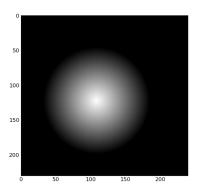


In [4]: nd.center\_of\_mass(image)

Out[4]: (120.28234031492804, 107.43842755896448)

#### Realizando medidas sobre imágenes

extremos

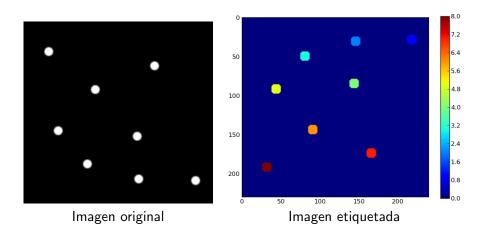


In [29]: nd.extrema(image)

Out[29]: (0, 255, (0, 0), (122, 108))

#### Realizando medidas sobre imágenes

etiquetas



lblim,n=nd.label(image)



#### **Taller**

- Hacer un programa que tome la imagen de los granos de café, la procese y retorne los siguientes datos:
  - Cuantos granos de café hay en la imagen
  - Cual es la posición de los centros de masa de cada grano de café.
    - Ayuda: Busque la documentación de la función center\_of\_mass y verifique como puede usar esta junto con los resultados entregados por la función labels para resolver este problema.
  - Encuentre las coordenadas de las esquinas de los rectángulos que encierran cada grano de café