



{ Tu primera fábrica automatizada; }

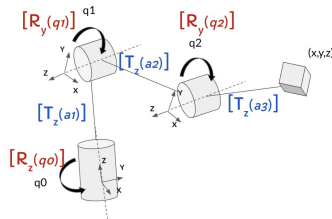
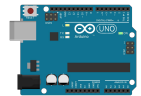
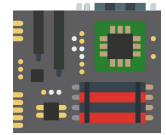
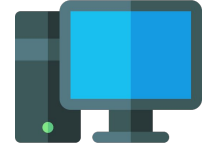
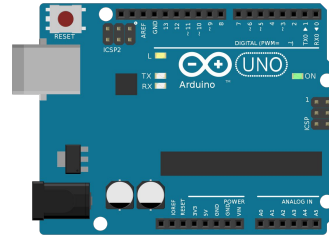
Visión Computacional

{

hoy nos damos color 🌈 🌈

}

¿Qué hemos visto hasta ahora?



```
#include <Servo.h>

#define pin_servo 10
#define pin_boton1 4
#define pin_boton2 5

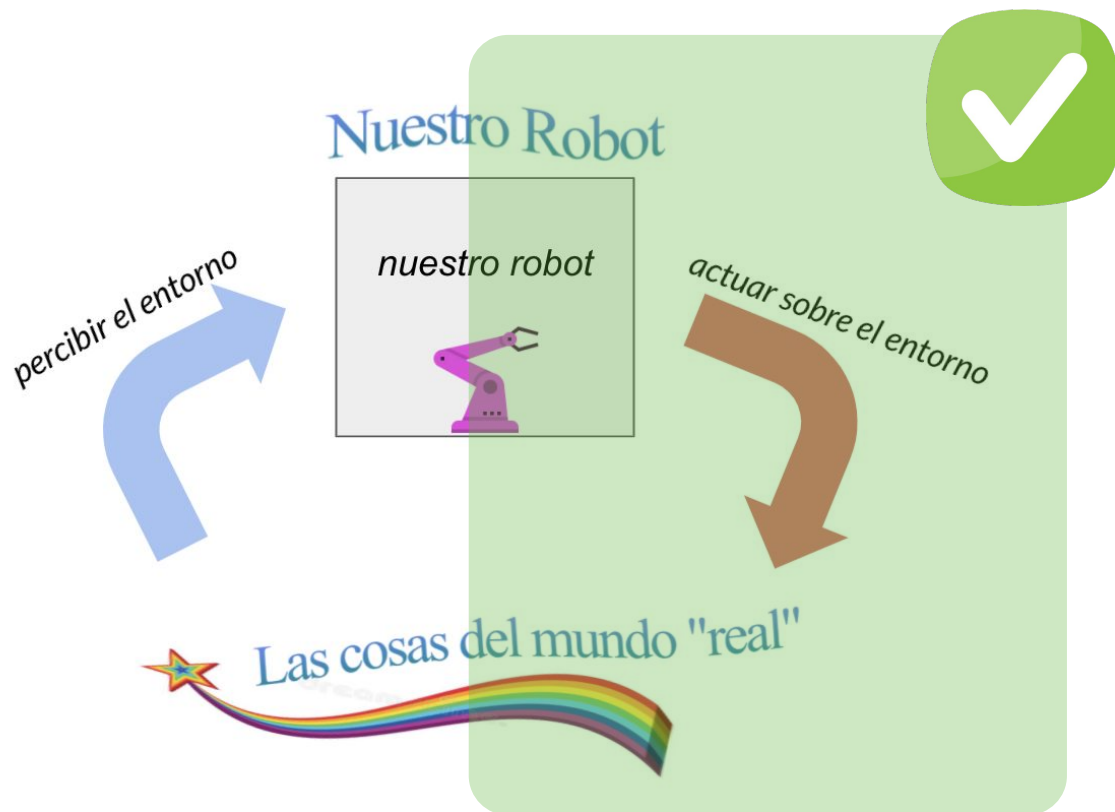
Servo servolindo;
int ang = 0;

void setup() {
  pinMode(pin_boton1, INPUT);
  pinMode(pin_boton2, INPUT);
  servolindo.attach(pin_servo);
  Serial.begin(9600);
}

void loop(){
  if (digitalRead(pin_boton1)){
    ang += 5;
  }
  if (digitalRead(pin_boton2)){
    ang -= 5;
  }
  Serial.println(ang);
  servolindo.write(ang);
  delay(100);
}
```



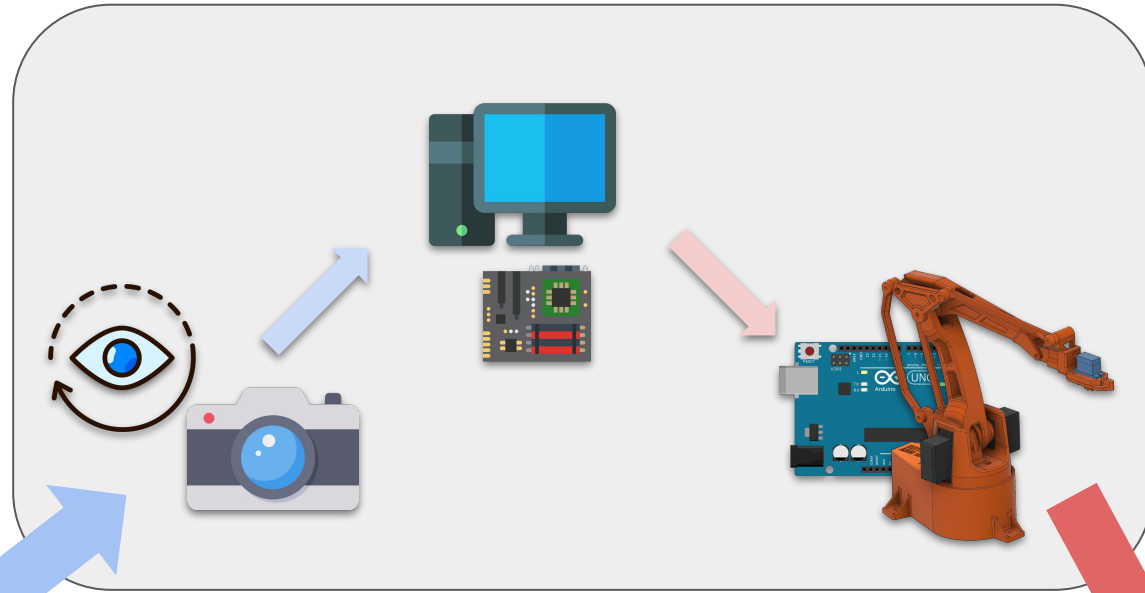
Pero recordemos la idea fundamental



Los robots de hoy en día perciben de manera más compleja



Necesitamos agrandar un poco el esquema



percibir el entorno

actuar sobre el entorno

Las cosas del mundo "real"

A vibrant rainbow with a multi-colored star at its top left end, trailing off to the right. The rainbow is positioned below the text 'Las cosas del mundo "real"'. The text is in a blue, slightly italicized font.





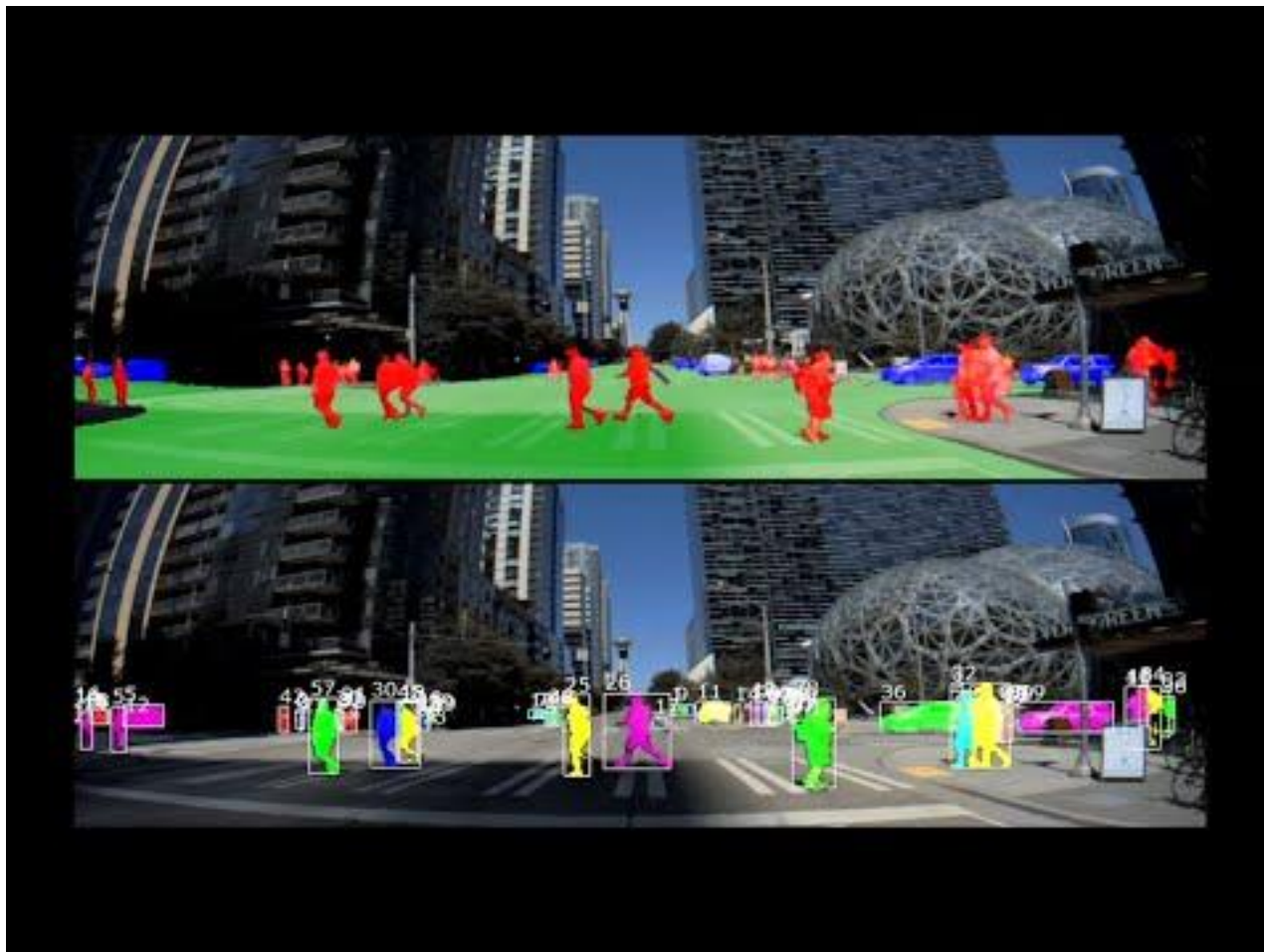
Procesamiento de Imágenes y Visión Computacional





MOTIVACIÓN







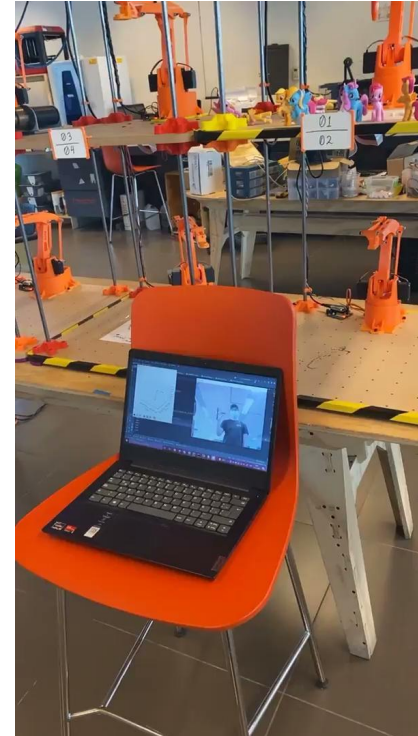
Aplicaciones en My Little Factory

- Detección de manos
- Detección de formas geométricas (puzzle)
- Detección de engranajes



Detección de manos (sus auxs)

1. Identifica puntos clave de la mano
2. Interpreta el gesto correspondiente
3. Manda el comando necesario



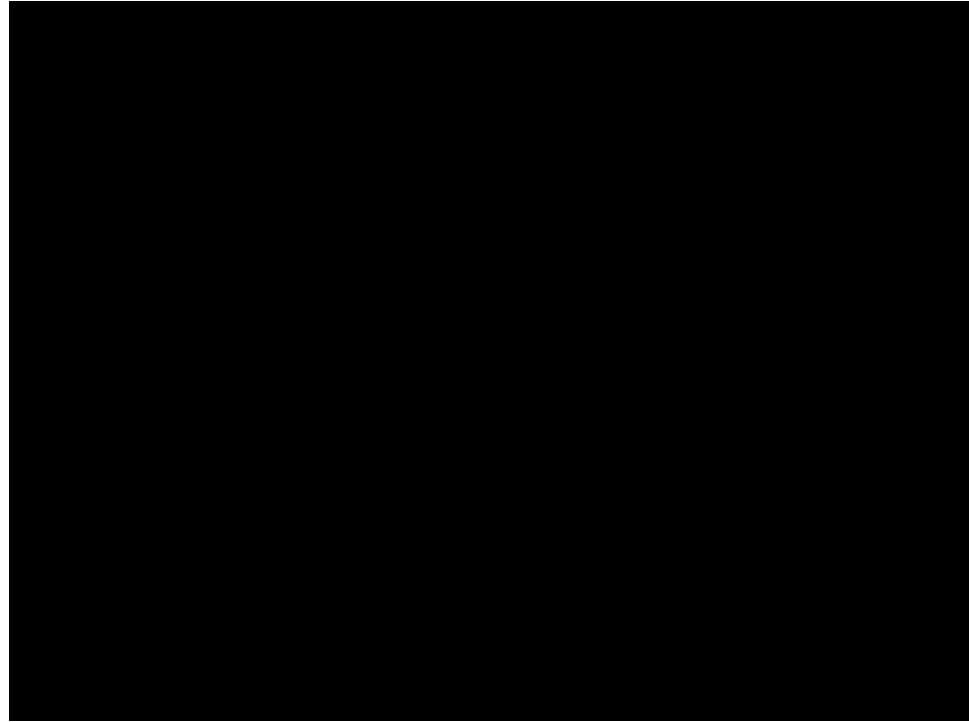
Detección de formas (puzzle)

1. Detectar figura
2. Contar bordes e identificar figura
3. Encontrar posición
4. Enviar instrucciones al robot

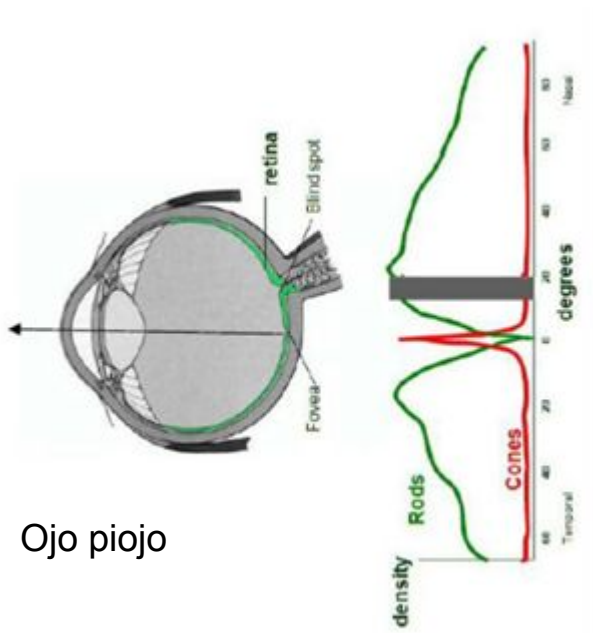


Detector y selección de engranajes

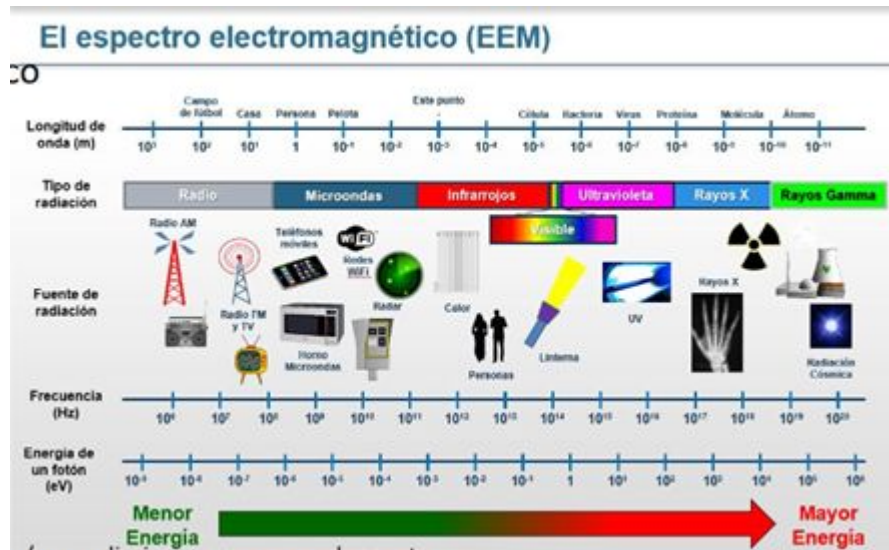
1. Identifica el engranaje
2. Extrae el número de dientes y la posición
3. Envía instrucciones al brazo, separando por número de dientes



Nuestra visión:

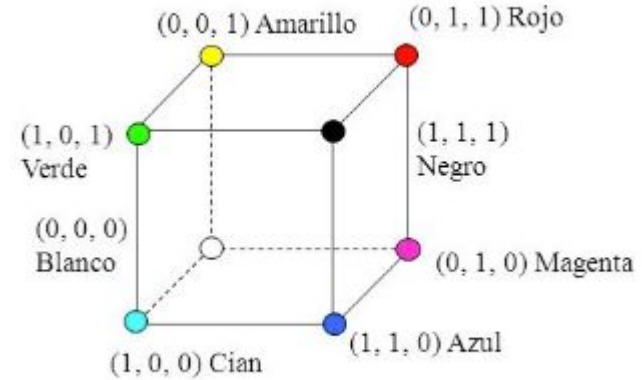


Ojo piojo



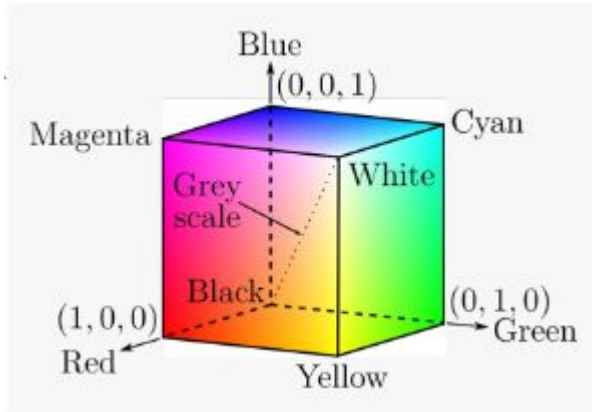
Espacios de colores

- CMYK (cyan magenta yellow black)
- Modelo sustractivo
- Impresoras



Espacios de colores

- RGB (Red, Green, Blue)



24 bits (8 bit o 256 niveles de color por canal)
 $256 \times 256 \times 256 \approx 16,7$ millones de colores

- (0, 0, 0) es negro
- (255, 255, 255) es blanco
- (255, 0, 0) es rojo
- (0, 255, 0) es verde
- (0, 0, 255) es azul
- (255, 255, 0) es amarillo

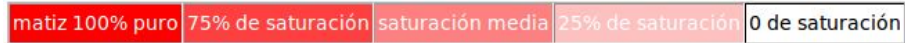


Espacios de colores

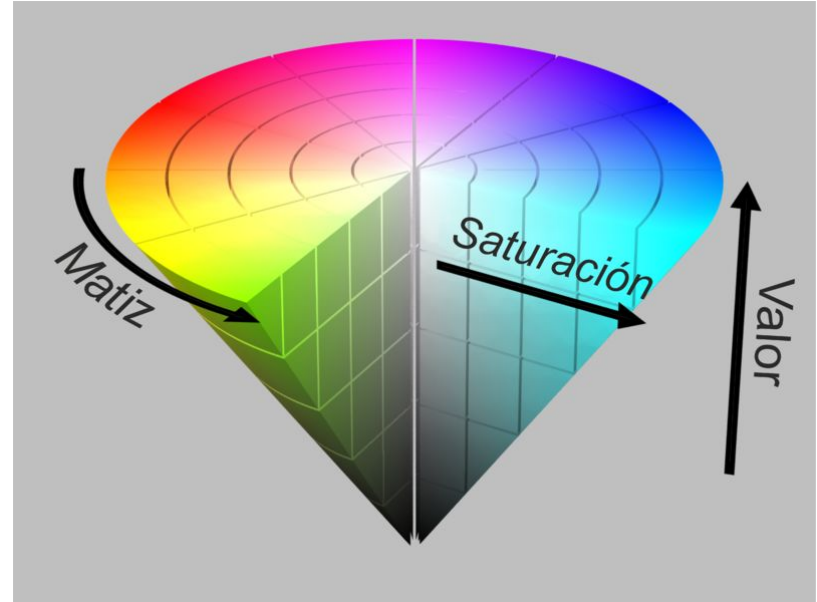
- HSV



- Saturación -> Brillo (0 a 100%)



- Valor -> Luminosidad (0 a 100%)



¿Qué es una imagen?



¿Qué es una imagen (digital)?

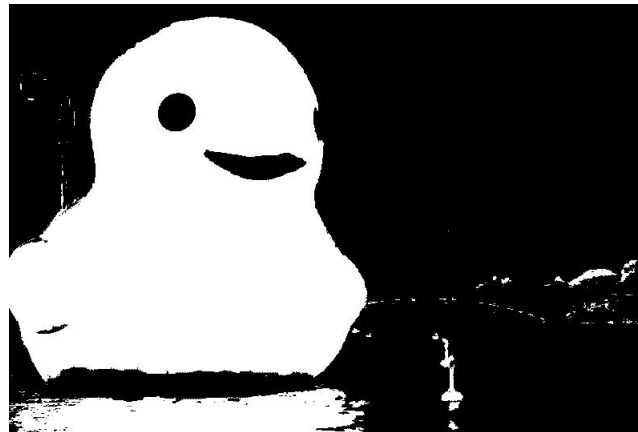
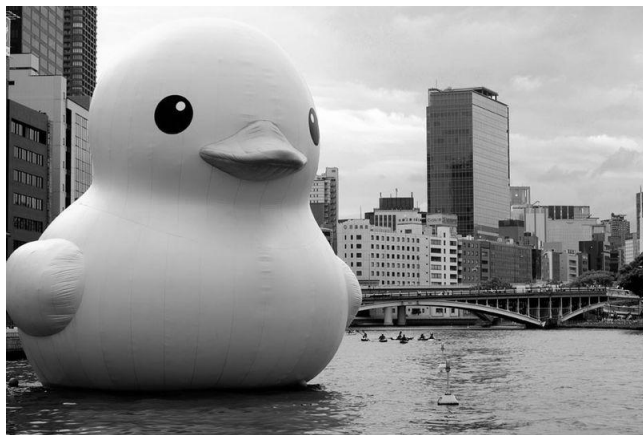
- Es una colección ordenada de píxeles, como una **matriz**
- Donde cada pixel es un elemento de la matriz
- Cada elemento es el color que tendrá cada pixel

¿Y un video?

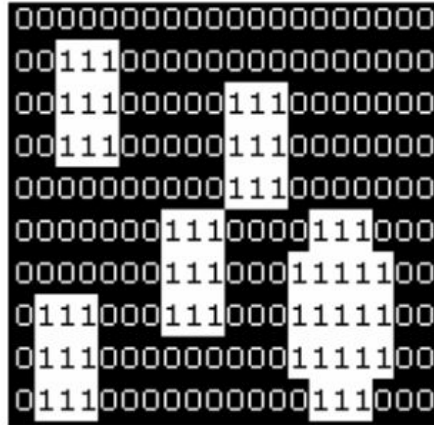


Tipos de imágenes

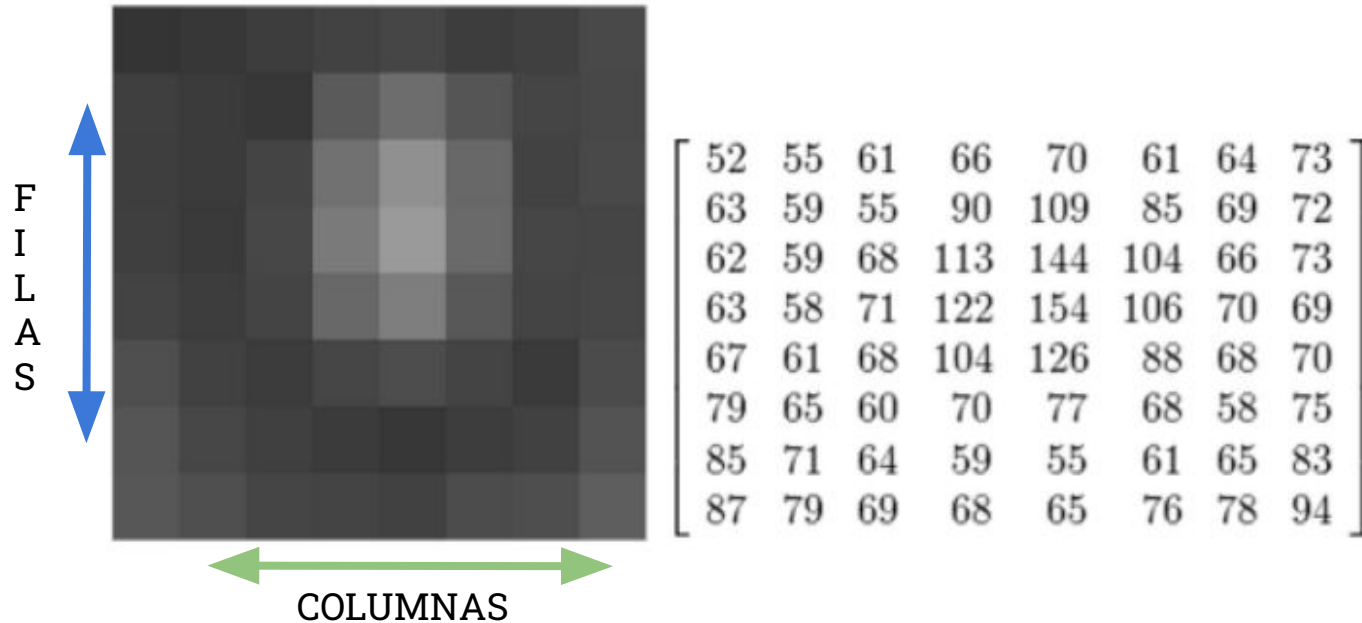
- Binaria
- Escala de grises
- Color



¿Qué es una imagen binaria?



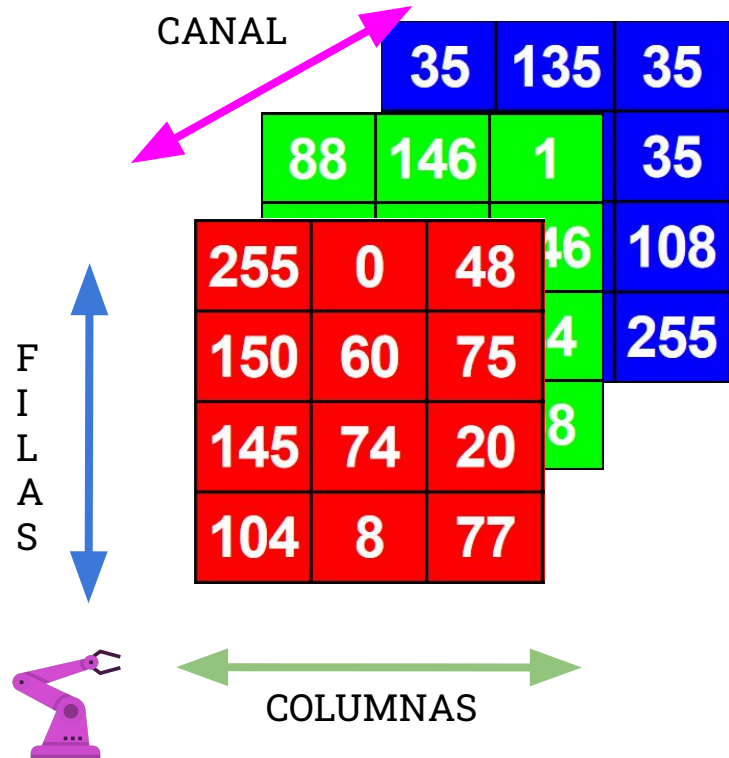
¿Qué es una imagen en escala de grises?



En una imagen regular, los valores van de 0 a 255, más oscuro a más claro

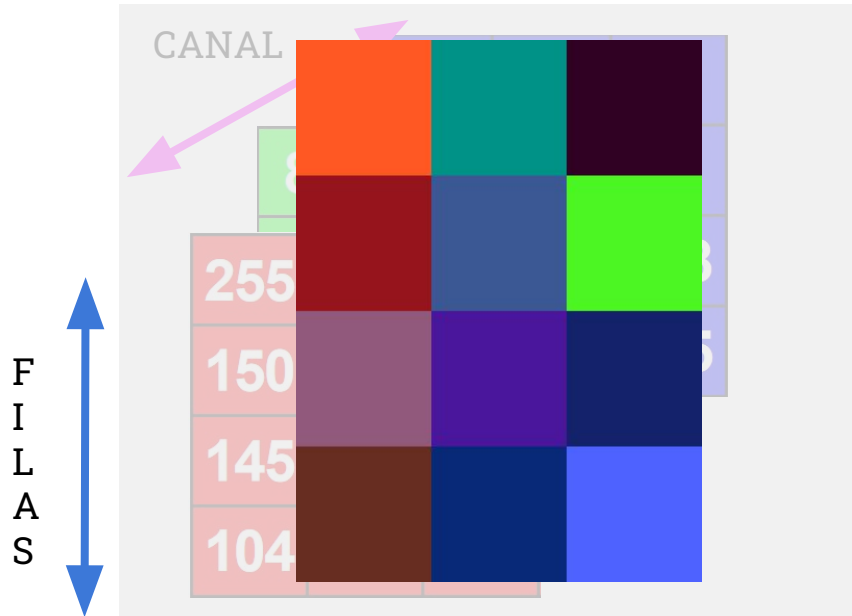


¿Cómo sería la matriz de una imagen RGB?



```
[
[[255,88,35], [0,146,135], [48,1,35] ],
[[150,20,28], [60,88,148], [75,246,35] ],
[[145,89,124], [74,22,155], [20,34,108] ],
[[104, 45, 33],[8,41,120], [77,98,255] ]
]
```


¿Cómo sería la matriz de una imagen RGB?



```
[
  [[255,88,35], [0,146,135], [48,1,35] ],
  [[150,20,28], [60,88,148], [75,246,35] ],
  [[145,89,124], [74,22,155], [20,34,108] ],
  [[104, 45, 33], [8,41,120], [77,98,255] ]
]
```



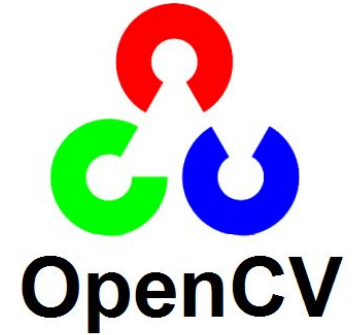
***Como son matrices,
para un computador es
re-fácil****

*Hasta cierto nivel



OpenCV

- Librería de visión por computador de código abierto
- Existe gran cantidad de documentación y ejemplos
- Soporta lenguajes : C, C++, **Python**, Ruby, Matlab
- Compatible con Linux, Windows y Mac OS X.



Qué nos permite OpenCV

- Interpretar una imagen (matriz)
 - Extraer información de sus canales (espacios de color)
- Operar:
 - Operaciones Aritméticas: Suma, Resta, Ponderación, Suma Ponderada
 - Operaciones Lógicas: AND, OR, XOR, NOT
 - Umbralización Binarización, Truncado, Umbral a cero, Inversos
- Implementar: Algoritmos de reconocimiento



Suma o resta de imágenes

```
sub = cv2.subtract(image1, image2)  
add = cv2.add(image1, image2)
```



image1

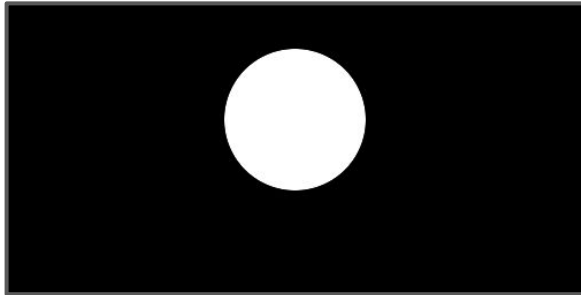
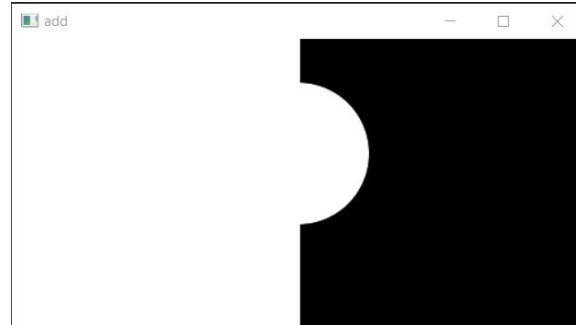
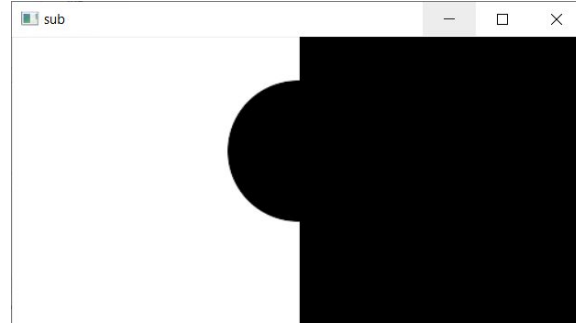


image2



Operador OR y AND

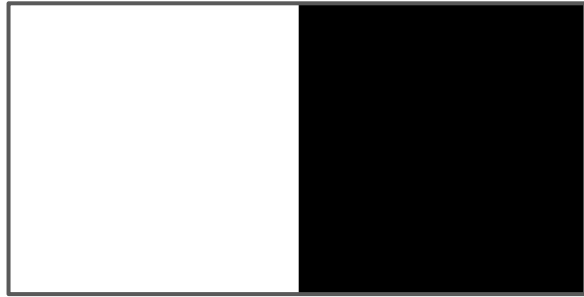


image1

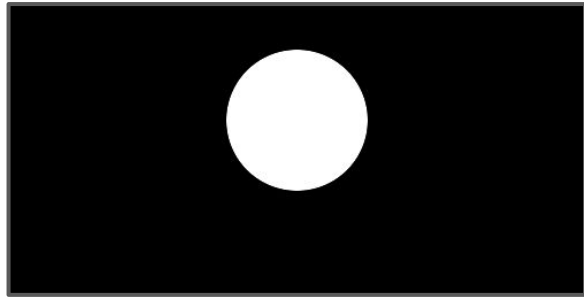
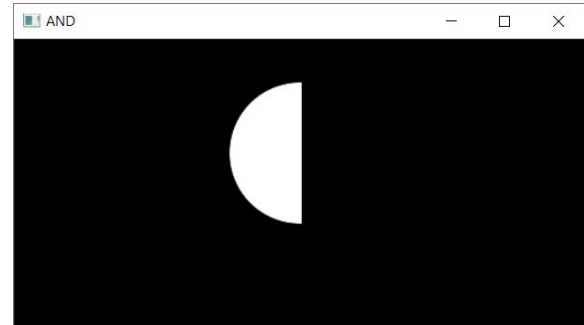
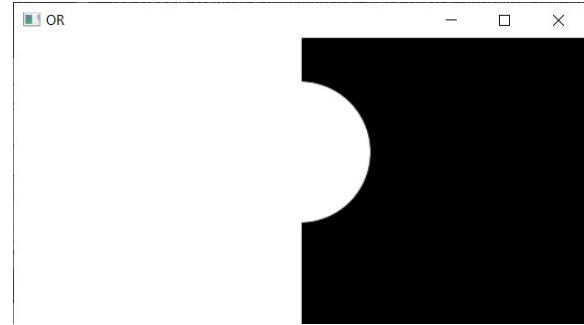


image2

```
or_ = cv2.bitwise_or(image1, image2)  
and_ = cv2.bitwise_and(image1, image2)
```



Operaciones Básicas

- Máscara



object



luminance mask



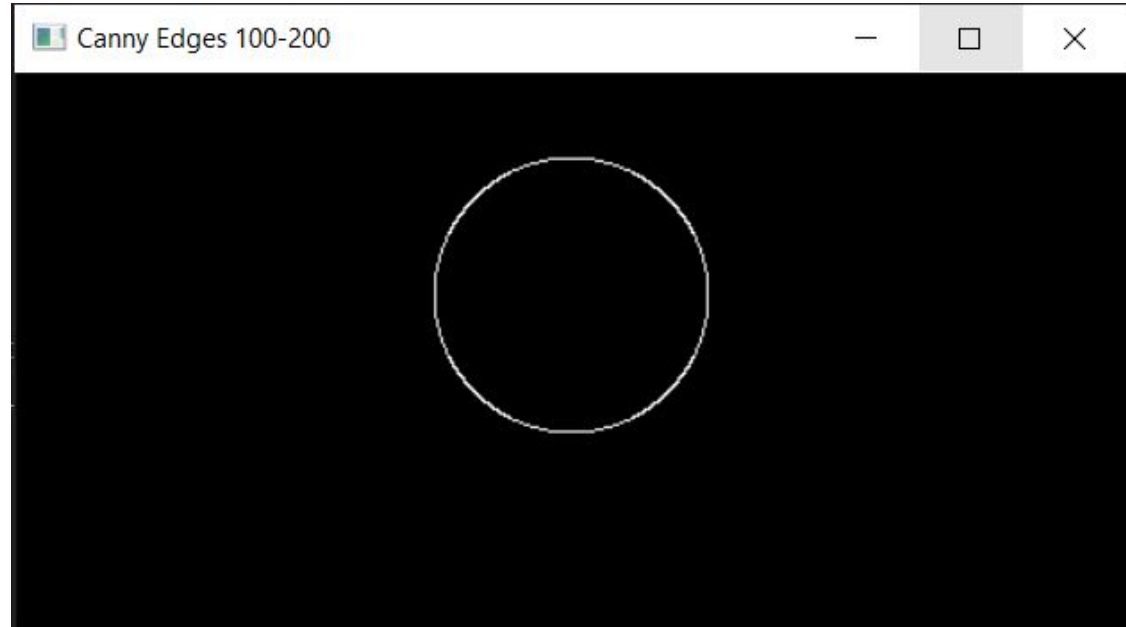
masked object



Detector de bordes

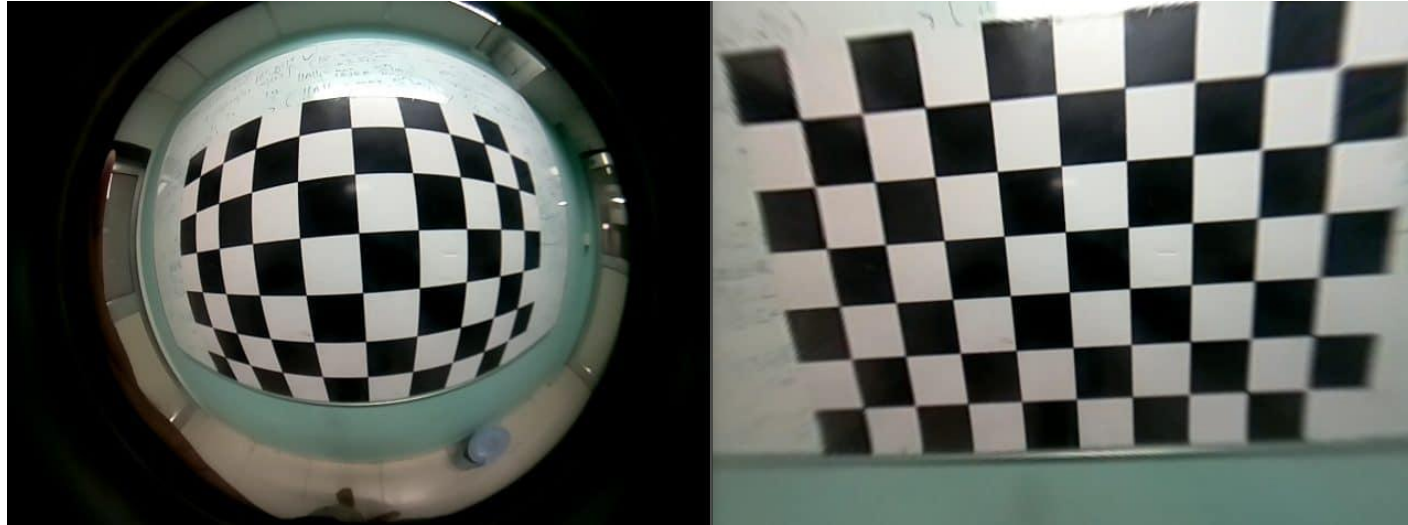
```
lower_thr = 100  
upper_thr = 200
```

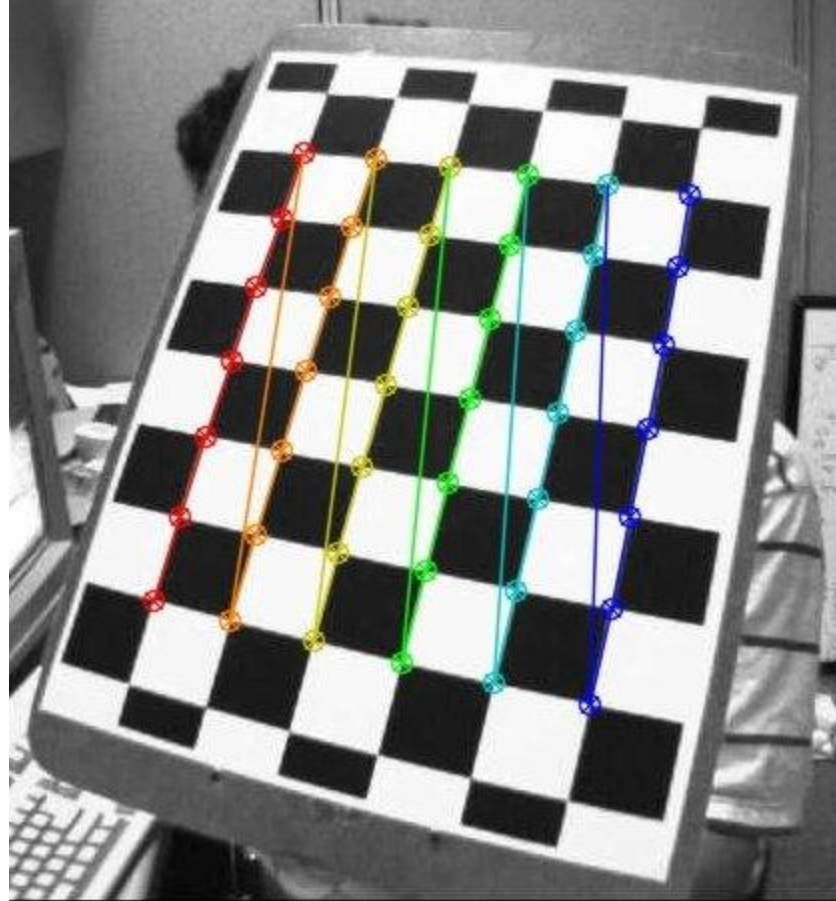
```
edges = cv2.Canny(image2,  
                  lower_thr, upper_thr)
```



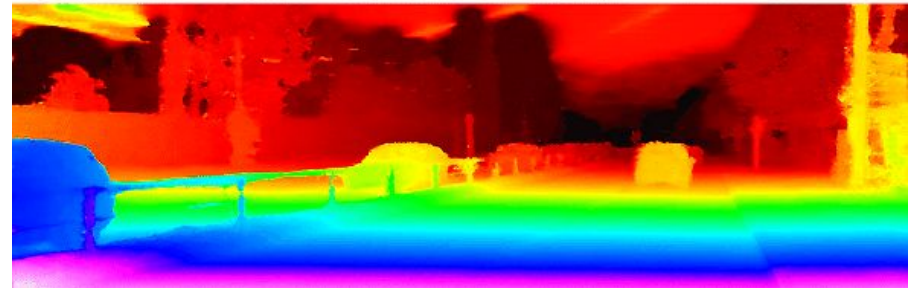
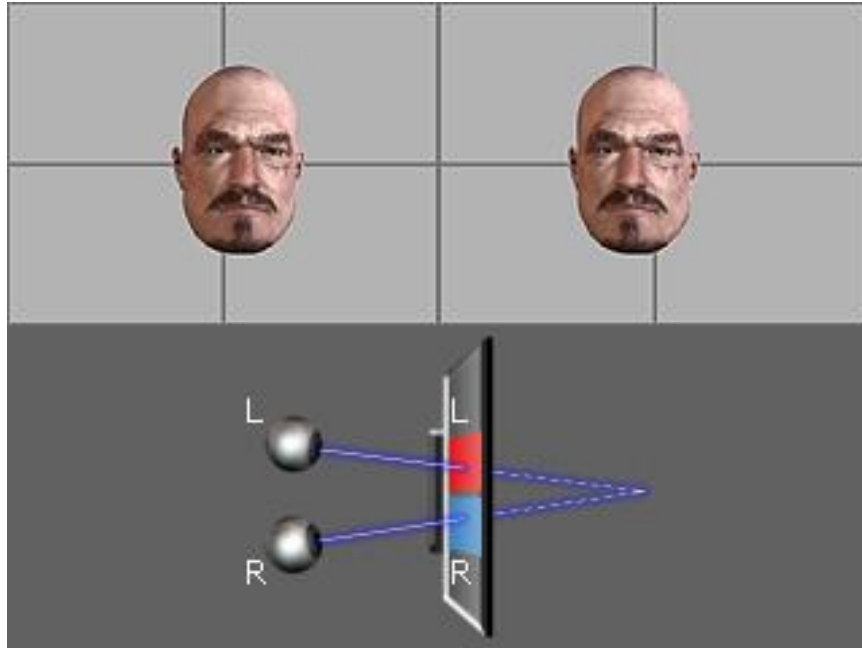
Calibración Cámara

Problema:

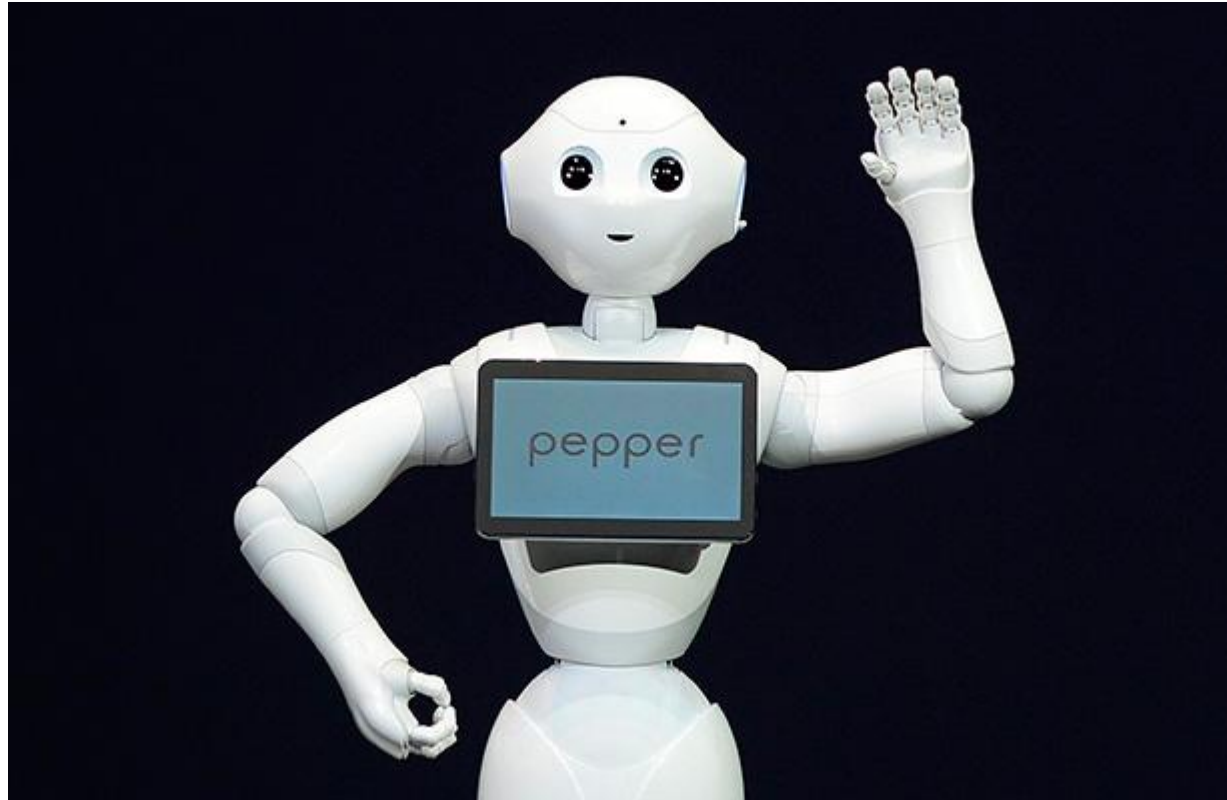




Vision stereo

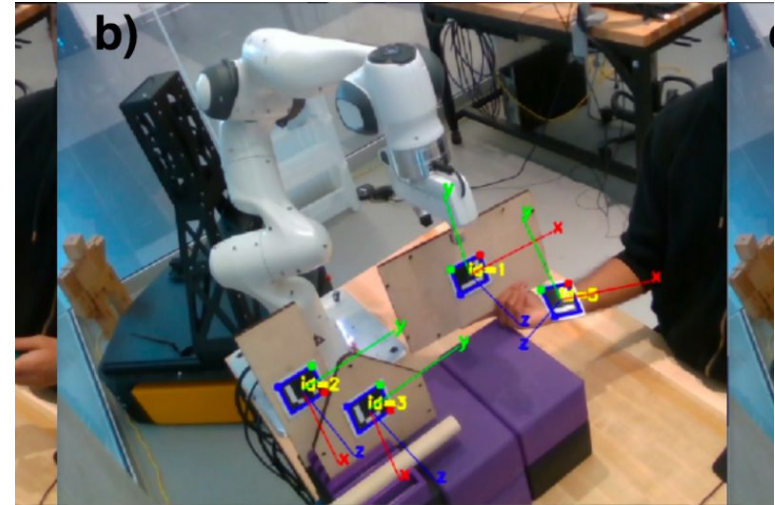
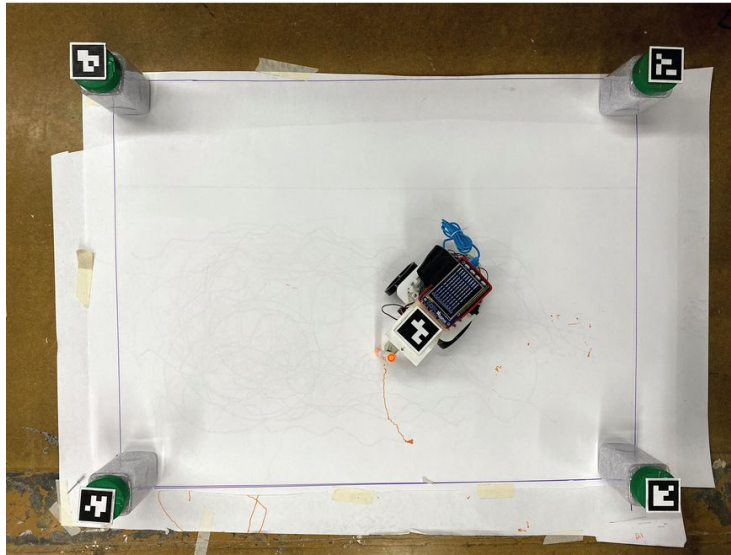


Ejemplo: (Lo conocieron la semana pasada)



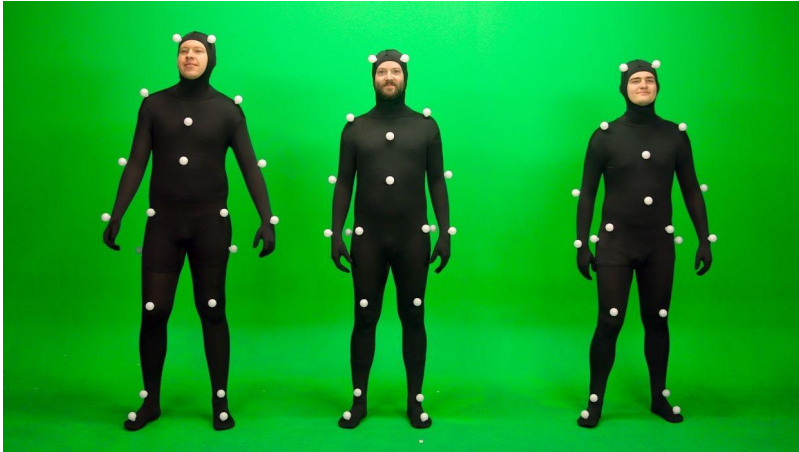
Estimación de posición

Aruco Markers:



Estimación de posición

Motion capture:



Redes Neuronales

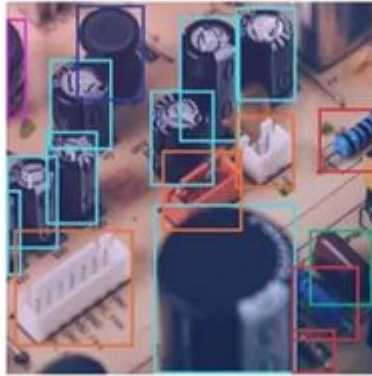
YOLO: You Only Look Once

Classification



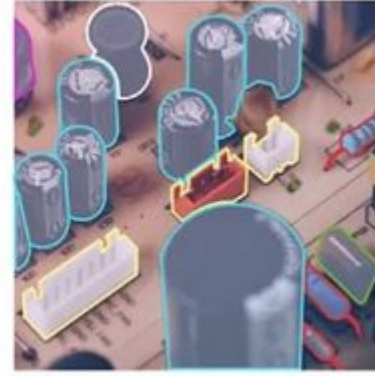
Capacitor

Object Detection



Capacitor, Resistor, Transformer,
Connector, Inductor, Polyester Capacitor

Segmentation



Capacitor, Resistor, Transformer,
Connector, Inductor, Polyester Capacitor



Ejemplo concreto:

Minería: Estimación de duración de operaciones de minería



Zippedi



Ahora a Python

La librería que usamos se llama OpenCV

```
import cv2  
  
# Cargar imagen  
image = cv2.imread("carpeta/image.jpg")  
  
# De lista a np.array  
mat = np.array(listas_de_listas)  
  
# Mostrar imagen  
cv2.imshow('nombre_ventana', image)  
cv2.imshow('nombre_ventana2', mat)
```

[
[[255,88,35], [0,146,135], [48,1,35]],
[[150,20,28], [60,88,148], [75,246,35]],
[[145,89,124], [74,22,155], [20,34,108]],
[[104, 45, 33], [8,41,120], [77,98,255]]
]



Operaciones no tan Básicas

- Filtros Convolutivos

Input Kernel Output

0	0	0	0	0
0	0	1	2	0
0	3	4	5	0
0	6	7	8	0
0	0	0	0	0

*

0	1
2	3

=

0	3	8	4
9	19	25	10
21	37	43	16
6	7	8	0



Tipos de Filtros

- Promedio $K = \frac{1}{9} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$

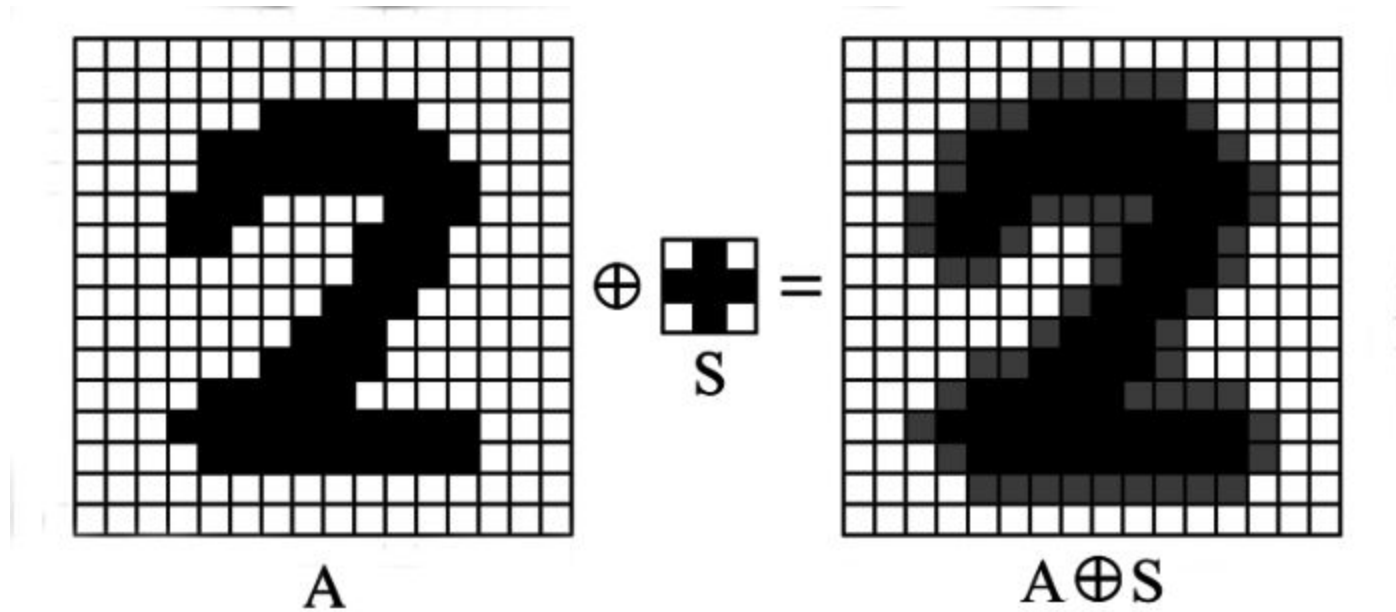
- Gaussiano $\frac{1}{273} \begin{array}{|c|c|c|c|c|} \hline 1 & 4 & 7 & 4 & 1 \\ \hline 4 & 16 & 26 & 16 & 4 \\ \hline 7 & 26 & 41 & 26 & 7 \\ \hline 4 & 16 & 26 & 16 & 4 \\ \hline 1 & 4 & 7 & 4 & 1 \\ \hline \end{array}$

- Mediano



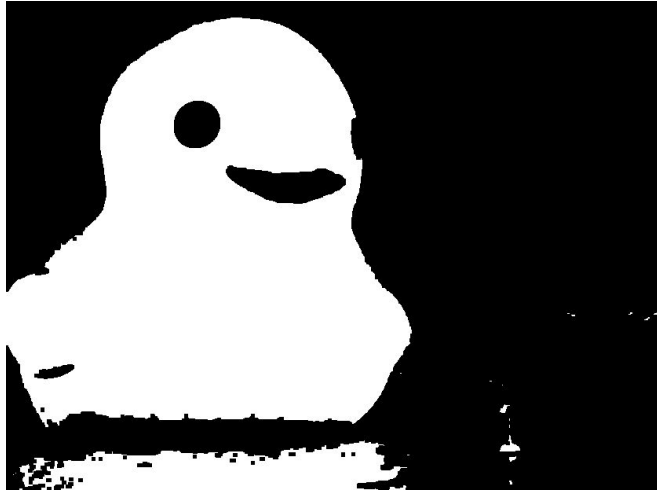
Operaciones morfológicas

Dilate



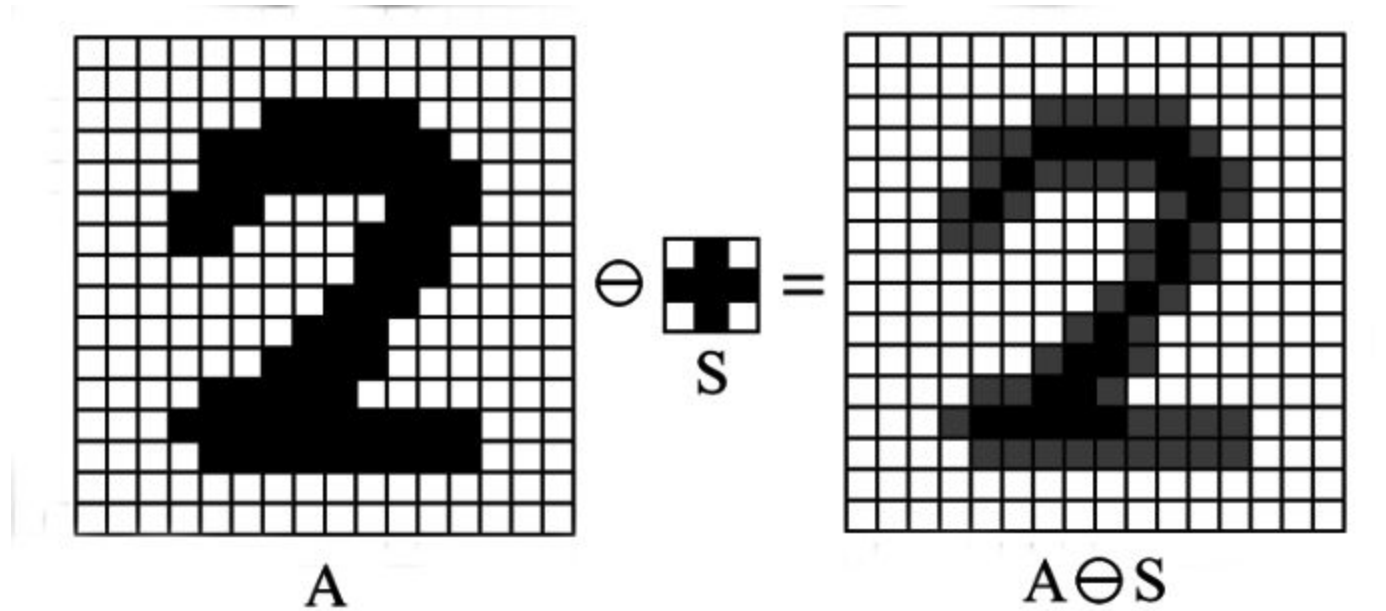
Operaciones morfológicas

Dilate



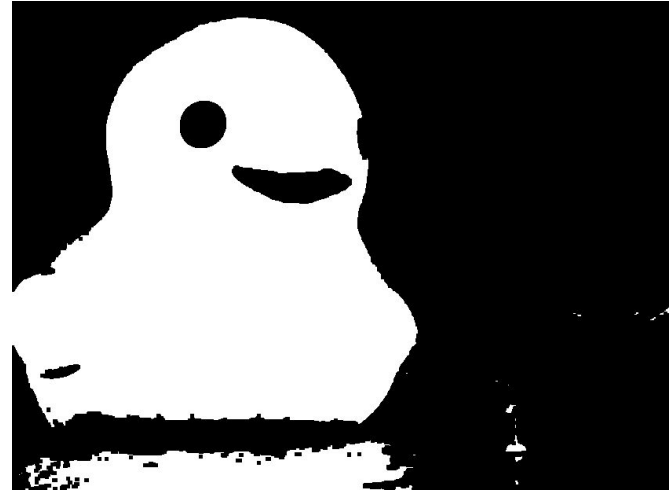
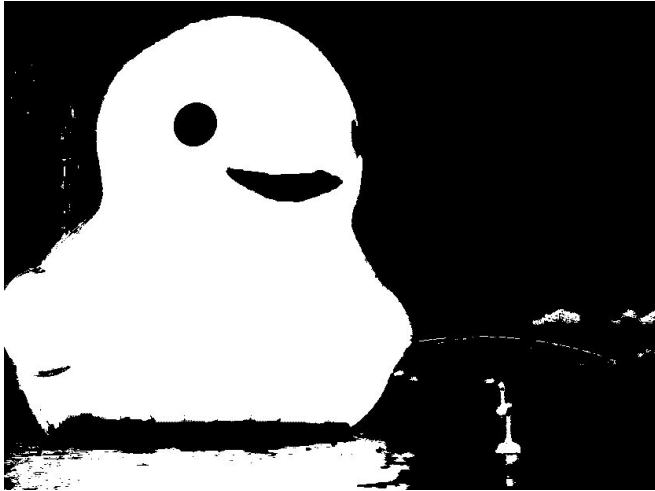
Operaciones morfológicas

Erode



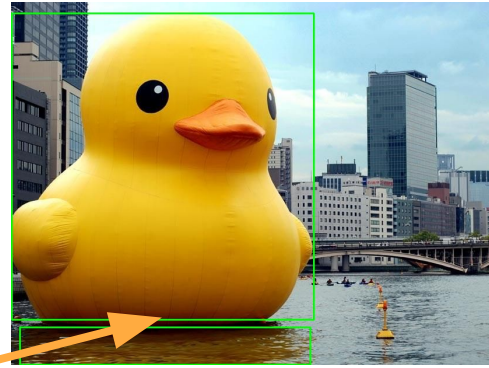
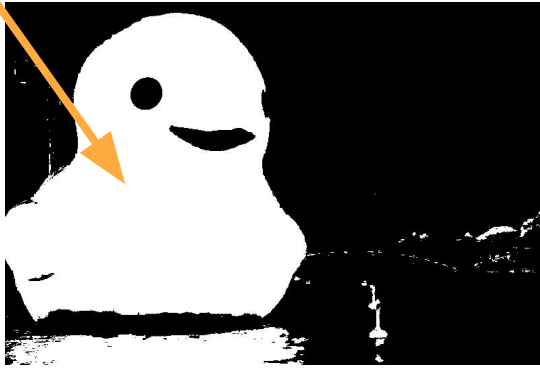
Operaciones morfológicas

Erode



Detección de objetos

Blob (**B**inary **L**arge **O**bject) : Grupo de píxeles conectados en una imagen binaria.



Bounding box: Polígono que encierra al blob





Tarea de hoy

Implementar un sistema de segmentación por color



ANEXO



Comandos útiles

- Cargar imagen

```
image = cv2.imread("carpeta/image.jpg")
```

- Mostrar imagen en OpenCV

```
cv2.imshow('nombre', image_bgr)
```

- Filtrar píxeles entre 2 límites (útil para escala de grises)

```
mask = cv2.inRange(image, lower_limit, upper_limit)
```



Comandos útiles

- Cambiar entre espacios de colores

```
image_out = cv2.cvtColor(image, color_space)
```

color_space:

cv2.COLOR_RGB2HSV

cv2.COLOR_RGB2BGR

cv2.COLOR_BGR2GRAY

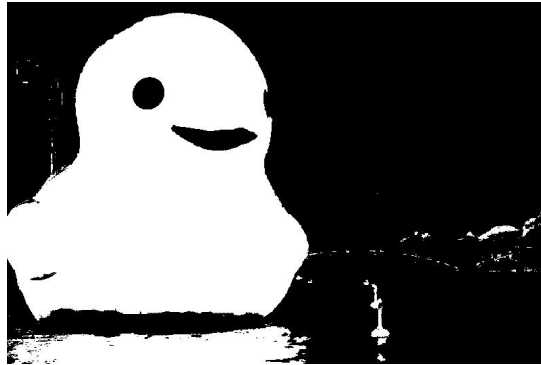


Comandos útiles

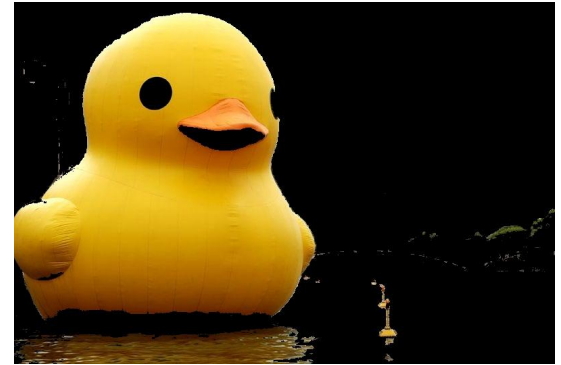
```
image_out = cv2.bitwise_and(image, image, mask= mask)
```



image



mask



image_out



Comandos útiles

- Transformación morfológicas

```
kernel = np.ones((5,5),np.uint8)
img_out = cv2.erode(img, kernel, iterations = 1)
img_out = cv2.dilate(img, kernel, iterations = 1)
```

- Buscar contornos de blobs

```
contours, hierarchy = cv2.findContours(mask, cv2.RETR_TREE,
cv2.CHAIN_APPROX_SIMPLE)
```



Comandos útiles

- Obtener rectángulo

```
x,y,w,h = cv2.boundingRect(cnt)
```

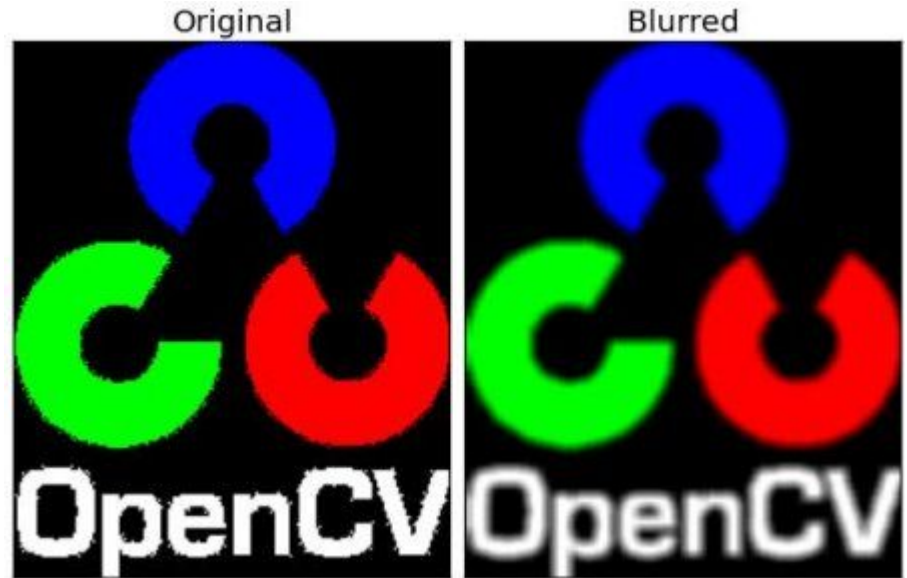
- Dibujar rectángulo en imagen

```
cv2.rectangle(img, (x1,y1), (x2,y2), (0,0,0), 2)
```



Limpieza y filtrado de imágenes

- **Gaussian blur:** In this method, instead of a box filter, a Gaussian kernel is used. It is done with the function, `cv.GaussianBlur()`. We should specify the width and height of the kernel which should be positive and odd. We also should specify the standard deviation in the X and Y directions, `sigmaX` and `sigmaY` respectively. If only `sigmaX` is specified, `sigmaY` is taken as the same as `sigmaX`. If both are given as zeros, they are calculated from the kernel size. Gaussian blurring is highly effective in removing Gaussian noise from an image.

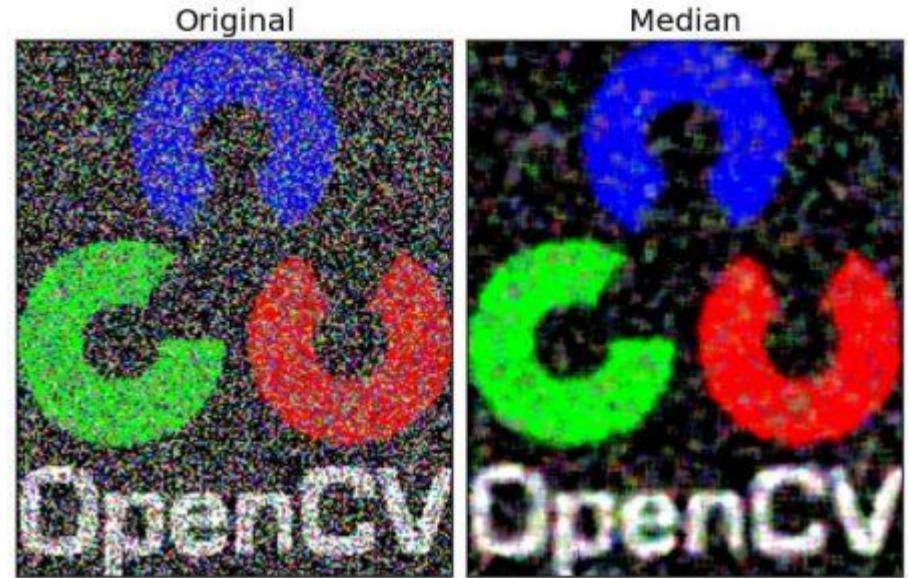


```
blur = cv.GaussianBlur(img,(5,5),0)
```



Limpieza y filtrado de imágenes

- **Median blur:** Here, the function `cv.medianBlur()` takes the median of all the pixels under the kernel area and the central element is replaced with this median value. It reduces the noise effectively. Its kernel size should be a positive odd integer.

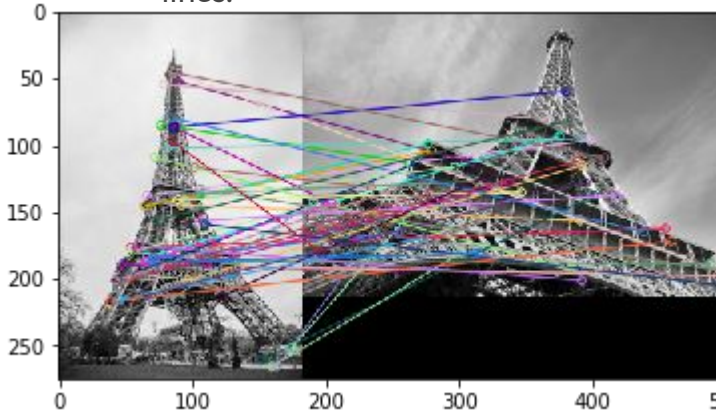


```
median = cv.medianBlur(img,5)
```

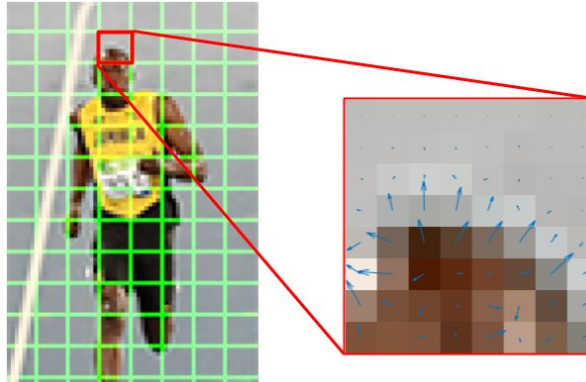


Extracción y selección de características

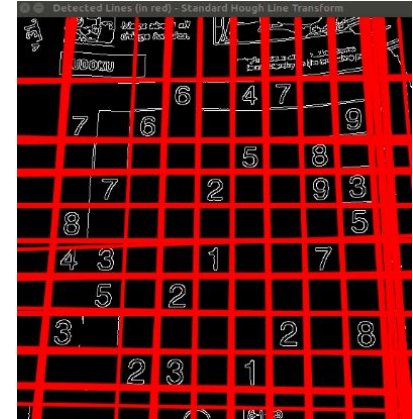
- **SIFT**: Obtención de puntos de interés, match de descriptores.
- **HOG**: Obtención de descriptores a partir del gradiente
- **HOUGH**: The Hough Line Transform is a transform used to detect straight lines.



Demo SIFT



HOG

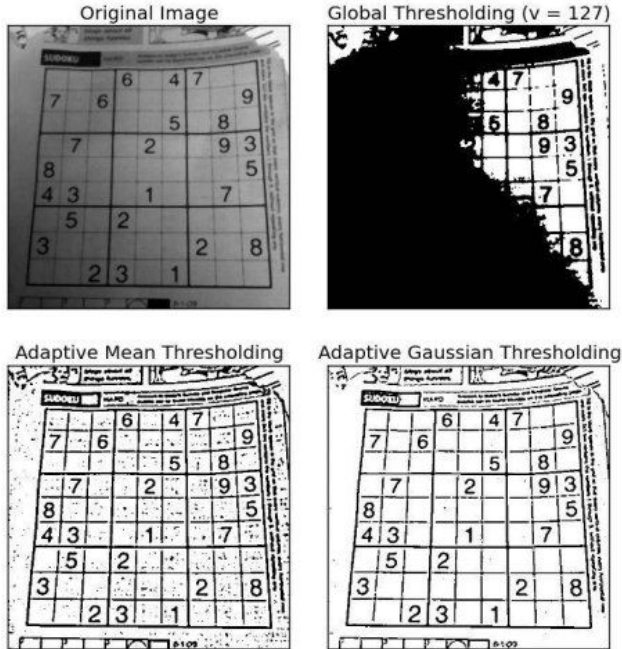


HOUGH lines



Extracción y selección de características

- Thresholding, clustering-based methods (K-Means).



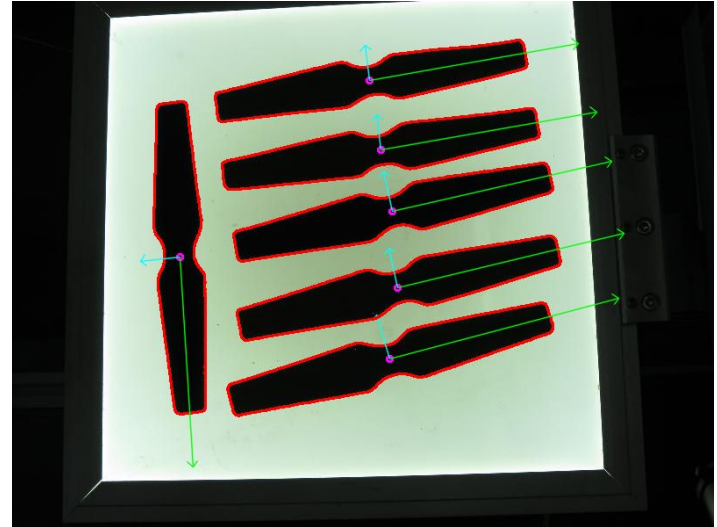
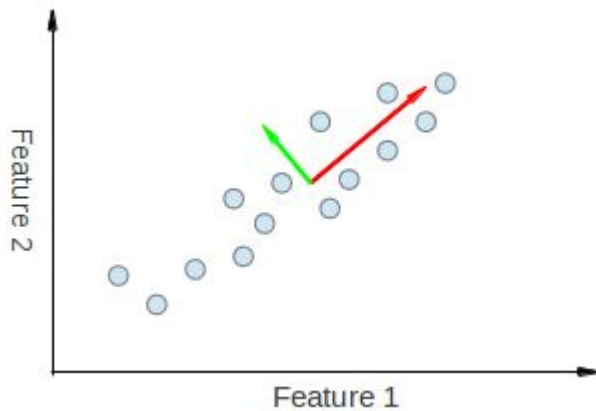
https://docs.opencv.org/3.4/d1/d5c/tutorial_py_kmeans_opencv.html

https://docs.opencv.org/4.x/d7/d4d/tutorial_py_thresholding.html



Reducción de dimensionalidad

- Principal Component Analysis (PCA) : Principal Component Analysis (PCA) es un procedimiento estadístico que extrae las características más relevantes de un dataset. Útil para obtener orientación de objetos.



Tarea

{ Nos vamos al fablab primero :) }