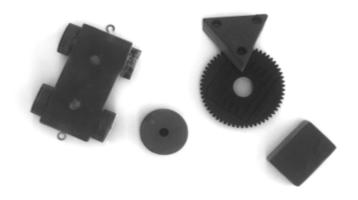
# Visión por computador

Práctica 2

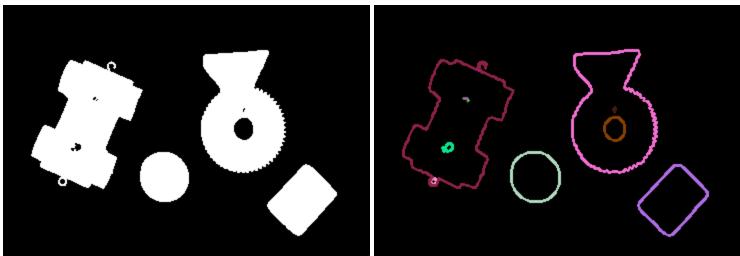
Arón Collados Cristian Román

# Detección de blobs

Para obtener los contornos de los distintos blobs primero se ha calculado la imagen binaria mediante las funciones otsu y adaptive, para luego pasarla a la función findContours.

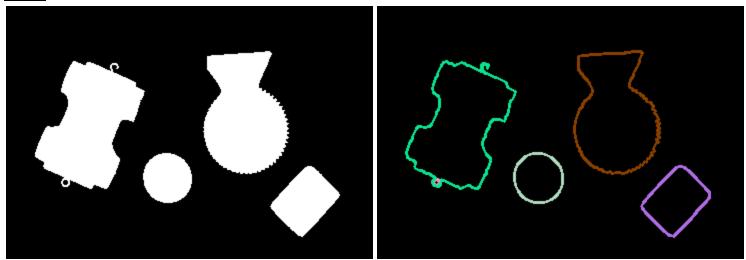


### **ADAPTIVE**



Como se ve el método adaptive proporciona una imagen con ruido o detalles de los objetos que no deseamos. Al calcular los contornos con esta imagen binaria obtendremos equivocadamente alguno de estos detalles como blobs distintos.

### **OTSU**



Con este modo se desechan todos los detalles de los objetos y sólo obtendremos los contornos de los blobs.

Hay que tener en cuenta que a partir de esta metodología es imposible obtener los contornos de blobs que estén superpuestos, siempre se detectarán como un único objeto.

# Aprendizaje

# Obtención de descriptores:

Los descriptores de los objetos se han obtenido mediante las funciones nativas de opency a partir de los contornos. Hay que tener en cuenta que los momentos invariables que ofrece opency están escaladas.

### Almacenamiento de datos en ficheros

Para almacenar los descriptores de los objetos se ha utilizado el manejo de ficheros que ofrece c++, con la siguiente estructura:

```
Objeto1:MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Perimetro</sub>,MI<sub>Muestra1,MI1</sub>,MI<sub>Muestra1,MI2</sub>,MI<sub>Muestra1,MI3</sub>,;MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Perimetro</sub>,MI<sub>Muestra1,MI1</sub>,MI<sub>Muestra1,MI3</sub>,
Objeto2:MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Perimetro</sub>,MI<sub>Muestra1,MI1</sub>,MI<sub>Muestra1,MI2</sub>,MI<sub>Muestra1,MI3</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Perimetro</sub>,MI<sub>Muestra1,MI1</sub>,MI<sub>Muestra1,MI3</sub>,MI<sub>Muestra1,MI3</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Perimetro</sub>,MI<sub>Muestra1,MI1</sub>,MI<sub>Muestra1,MI3</sub>,MI<sub>Muestra1,MI3</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,MI<sub>Muestra1,Area</sub>,M
```

### Unos posibles datos podrían ser:

circulo:0.159259,2.21773e-05,2.4618e-07,2.01052e-10,1.1032e-18,3.71391e-13,-8.85228e-19; rectangulo:0.171661,0.0024267,1.64133e-07,2.4731e-08,6.99554e-16,9.03894e-10,-1.41184e-15; rueda:0.159361,9.92973e-06,7.89747e-08,1.41184e-10,-3.3731e-19,1.50834e-14,3.2935e-19;

# Reconocimiento

Para calcular la correlación del objeto que se está analizando con el que se compara, se usa la distancia mínima de Mahalonobis de los tres primeros momententos invariables:

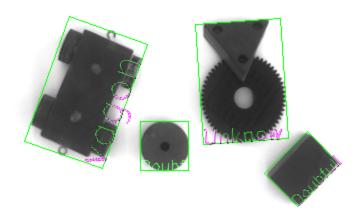
$$D^{2}(x, w) = \sum (x_{j} - \mu_{ij})^{2} / \sigma_{ij}^{2}$$

 $D^{2}(x, w)$  tiene una distribución Chi-cuadrado siendo m en número de valores observados.

m\α	0.025	0.05	0.1	0.25	0.5
5	12,83	11,07	9,24	6,63	4,35

Debido a que se observan 3 valores (los 3 momentos invariables) y que deseamos encontrar el objeto con un 95% de posibilidades, se ha escogido un umbral de 7,8147

$$P(D^2(x, w) < U) = P(D^2(x, w) < 11,07) = 0.95$$



# Regularización

Se le da un porcentaje a la media.

$$D^{2}(x, w) = \Delta \sum (x_{i} - \mu_{ij})^{2} / \sigma_{ij}^{2}$$

Y se corrige la varianza a priori

$$\sigma_N^2 = \frac{\sigma_{0N}^2}{N} + \frac{N-1}{N}\sigma^2$$

