### **Imágenes Binarias**





- Cada pixel blanco o negro
- Capacidad semántica.
   Identifica el objeto
- Localiza el objeto

- Ventajas:
  - Algoritmos eficientes
  - Almacenamiento eficiente
- Ejemplos de aplicación:
  - Piezas industriales planas
  - Reconocimiento caracteres

#### **Umbralización**

 Adquisición imágenes (256) niveles ¿Como pasar a imágenes binarias?

#### Convenciones

- I(i,j): imagen nivel gris
- 1: pixel objeto (objetos negros)
- 0: pixel fondo (fondo blanco)

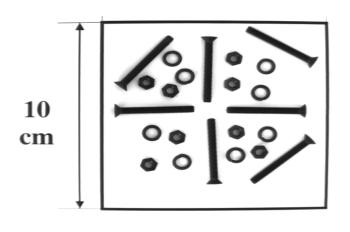
$$\begin{cases} 1, & I(i, j) \le T \\ 0, & \text{en otro caso} \end{cases}$$
 umbral doble  $[T_1, T_2]$  
$$\begin{cases} 1, & T_1 \le I(i, j) \le T_2 \\ 0, & \text{en otro caso} \end{cases}$$

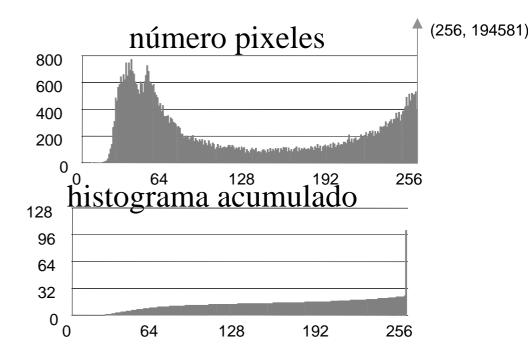
#### Cálculo de umbrales

- Cálculo manual: valor prefijado
  - Iluminación controlada
  - Fondo constante
  - Contraste entre objeto y fondo
- Cálculo automatizado
  - Robustez
  - Necesario conocimiento previo
    - » Luminosidad objetos
    - » Tamaño objetos
    - » Fracción imagen ocupada
    - » Número objetos presente

### Histograma

Vector de frecuencias de cada nivel de gris





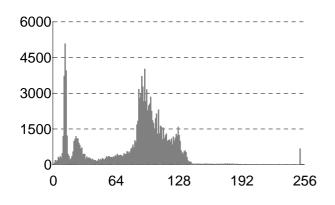
# **Ejemplos histogramas**

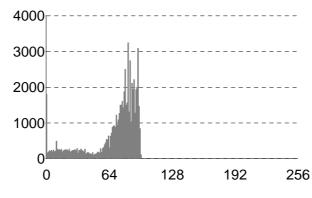
¿correspondencia histograma imagen?

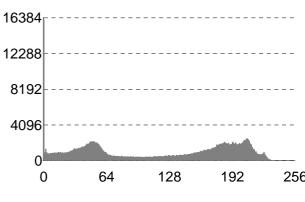








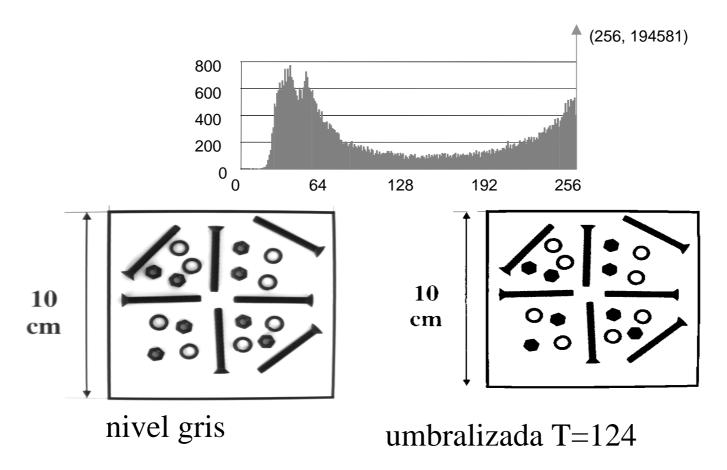




#### Método binormal

#### Algoritmo

- 1. Encontrar la cima más alta (255,194581)
- 2. Encontrar la segunda cima más alta, evitando valores cercanos (37,774)
- 3. El valle es el punto más bajo entre ambos (124,75)



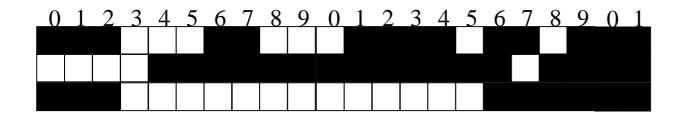
### Método adaptativo

- Iluminación no uniforme
- Dividir la imagen en subimágenes que se umbralizan por separado

# **Ideas importantes**

- La iluminación posterior uniforme favorece la umbralización
- Las técnicas que sólo usan el histograma desprecian mucha información: posición de los pixels
- Sólo permites distinguir escenas simples

### Compactación run-length code



posición del primer uno y número de unos que le siguen

fila 1: (0,3) (6,2) (11,4) (16,2) (19,3)

fila 2:

fila 3:

 longitud de los segmento de ceros o unos, comenzando con un segmento de unos

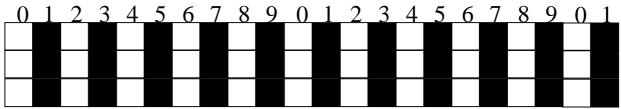
fila 1: 3,3,2,3,4,1,2,1,3

fila 2:

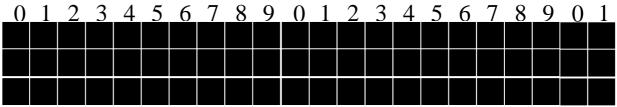
fila 3:

### Mejor y peor caso run-length code

peor caso



mejor caso



22

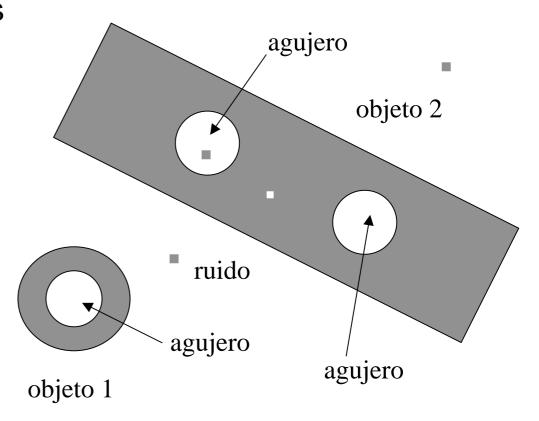
22

22

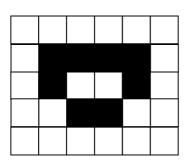
### Análisis de conectividad

- Objetivo: separar los objetos de la escena
  - identificar pixeles cada objeto
  - identificar pixeles fondo

- identificar agujeros

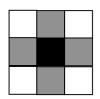


### Vecindad

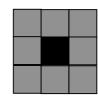


¿cuántos objetos? ¿agujeros? ¿fondo?

definiciones vecindad

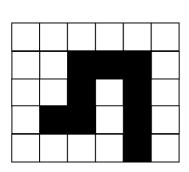


4-vecinos



8-vecinos

 definición camino: secuencia pixeles, tal que uno es vecino del siguiente

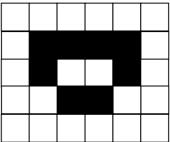


camino 4-vecinos

camino 8-vecinos

### **Definiciones**

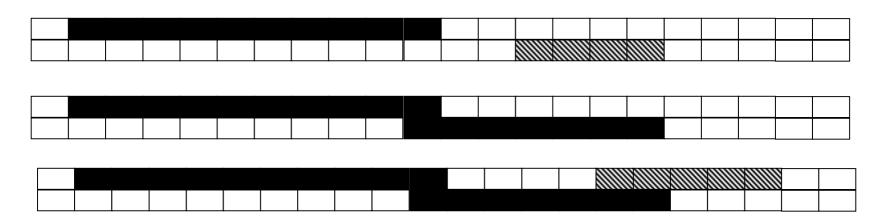
- objeto(foreground): conjunto 1-pixeles (S)
- conectividad: Dos pixeles p, q ∈ S están conectados si hay un camino ⊂ S que los une. Define una relación de equivalencia
- componente conexa (blob): conjunto pixeles mutuamente conectados
- fondo (background): conjunto componentes conexas del complemento S (S) que tiene puntos en el borde imagen
- agujero: conjunto componentes conexas del complemento S (s̄) que no tiene puntos en el borde imagen



una vecindad para el fondo y otra para el objeto

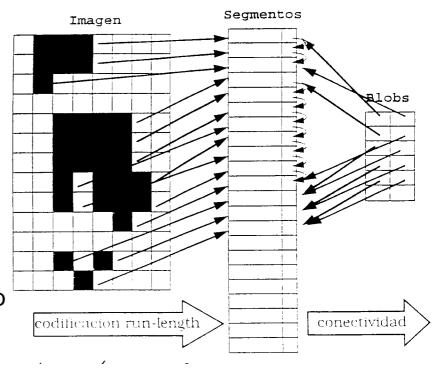
### Conectividad en una pasada

- identificación de las componentes conexas de la imagen
  - cuello de botella en los sistemas de visión
- puede trabajarse directamente con la codificación RLC de la imagen
  - analiza filas 2 en 2
  - si un blob no actualizado en fila no se vuelve a analizar
  - todos los casos se reducen a 3:



#### Conectividad

- segmentos (run-length-code)
  - fila
  - columna
  - longitud
- blobs
  - primer segmento
  - último segmento
- conectividad
  - enlazado segmentos blob
  - asignación primer segmento blob



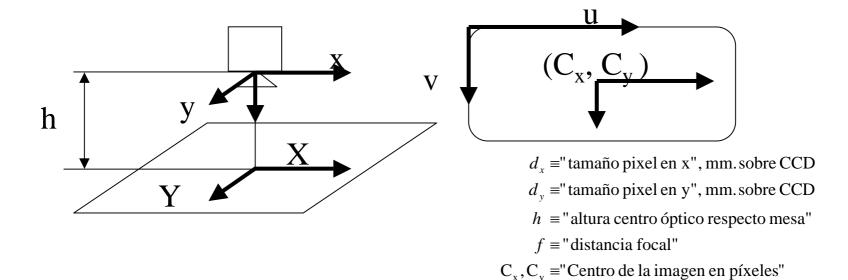
### Cálculo de descriptores

- Objetos caracterizados por su silueta
- Descriptores: valores que permiten reconocer y localizar las siluetas
  - independientes de la posición y orientación
  - a veces, también de la escala

#### Aplicaciones

- Entornos industriales
- Objetos conocidos a priori
- Número limitado de objetos
- medida áreas

### cámara frontal y paralela



¿ coordenadas pixélicas, u,v función de coordenadas espacio X,Y?

## Momentos de imagen

$$m_{pq} = \sum_{\text{blob}} x^p y^q$$

orden 0: 
$$m_{00} = \sum 1$$
  
orden 1:  $m_{10} = \sum x, m_{01} = \sum y$   
orden 2:  $m_{20} = \sum x^2, m_{11} = \sum xy, m_{02} = \sum y^2$ 

- Caracterizan de forma única un objeto
- Convertir en invariantes a traslación y rotación
- Calibración: relación mesa-imagen

Area = 
$$S_x S_y m_{00}$$

### momentos centrados

centroide, localiza el objeto

$$\overline{x} = \frac{\sum x}{\sum 1} = \frac{m_{10}}{m_{00}}$$

$$\overline{y} = \frac{\sum y}{\sum 1} = \frac{m_{01}}{m_{00}}$$
¿localización sobre la mesa?

momentos centrados, invariantes a traslaciones

$$\mu_{pq} = \sum (x - \overline{x})^p (y - \overline{y})^q$$

$$\mu_{00} = m_{00}$$

$$\mu_{10} = \mu_{01} = 0$$

$$\mu_{20} = m_{20} - \mu_{00} \overline{x}^2$$

$$\mu_{11} = m_{11} - \mu_{00} \overline{x} \overline{y}$$

$$\mu_{02} = m_{02} - \mu_{00} \overline{y}^2$$

#### **Momentos invariantes**

Momentos normalizados, invariantes a cambios de escala:

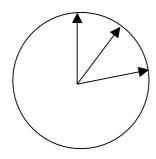
$$\eta_{pq} = \frac{\mu_{pq}}{m_{00}^{\gamma}} \qquad \gamma = \frac{p+q}{2} + 1$$

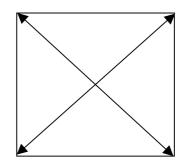
• Momentos invariantes ante traslación y rotación:

para hacerlos invariantes a escala, usar  $\eta$  en lugar de  $\mu$ 

### **Orientación**

- Concepto difícil de definir:
  - Los objetos simétricos tienen varias orientaciones equivalentes
  - Los círculos, infinitas
  - Eje de mínima inercia indefinido en objetos simétricos

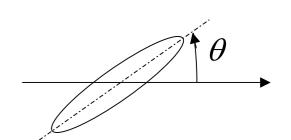


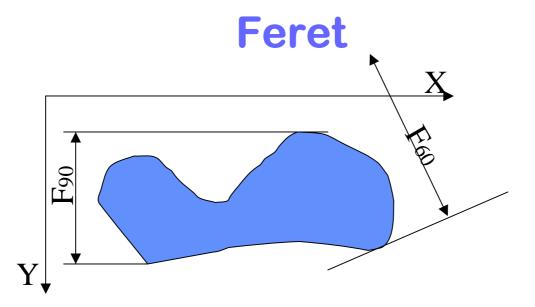


• Eje de mínima inercia

$$\theta_{\text{image}} = \frac{1}{2} \tan 2(2\mu_{11}, \mu_{20} - \mu_{02})$$

$$\theta_{\text{mesa}} = \frac{1}{2} \tan 2(2S_x S_y \mu_{11}, S_x^2 S_y^2 \mu_{20} - \mu_{02})$$

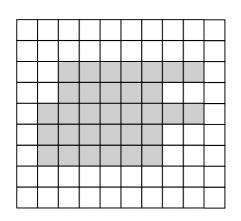


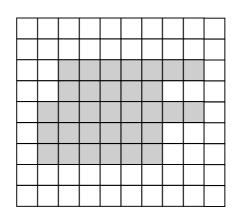


- Diámetro feret: Diámetro de blob en un determinado ángulo
- Se calcula por muestreo exhaustivo de N direcciones predefinidas. N=8,16,...
- La orientación puede determinarse por el ángulo que da el diámetro máximo

### **Perímetro**

frontera: pixeles blob (S) vecinos de algún punto de (S)





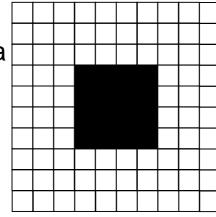
$$P = N_H + N_V + N_D \sqrt{2}$$

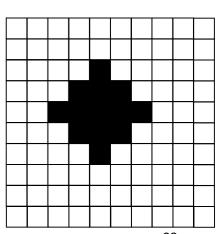
$$N_H \text{ Número píxles horizontales}$$

 $N_V$  Número píxels verticales  $N_D$  Número píxels diagonales

#### • perímetro:

- número de pixels frontera
- número de lados adyacentes a la frontera
- sensible a cambios de orientación

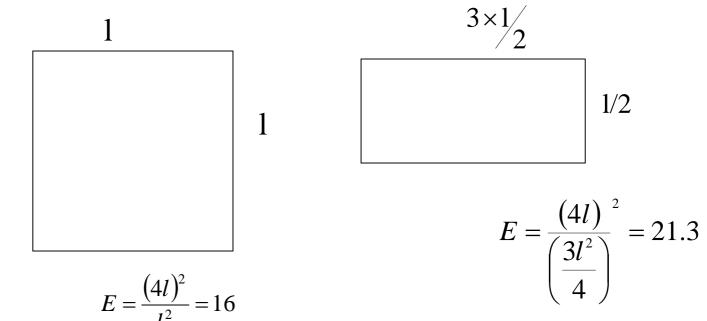




## Elongación

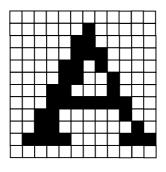
$$E = \frac{P^2}{A} P$$
: perímetro, A: Área

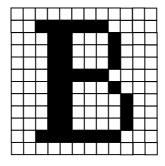
- Círculo → mínima elongación: 4π ≈12.5
- Un área menos elongada define un área mayor para el mismo perímetro

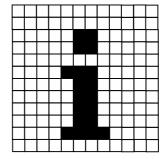


#### Número de Euler

- Eu = C H
  - » C: número de componentes
  - » H: número de agujeros

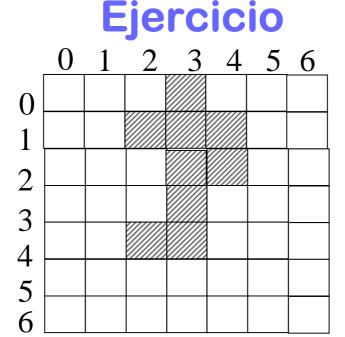






¿Eu?

Descriptor topológico invariante



- La imagen anterior ha sido tomada con una cámara frontal y paralela de los siguientes datos:
- h=390mm. f=6mm dx=0.0086mm. dy=0.0083mm. Nfx=512, Ncx=752 Cx=255, Cy=291
- Calcular:
  - Rectángulo envolvente
  - Momentos, momentos centrados, momentos normalizado y momentos invariantes hasta orden 2
  - Posición y orientación del objeto sobre la imagen y sobre la mesa de trabajo
  - Perímetro sobre la imagen y sobre la mesa de trabajo
  - Orientación mediante diámetro de Feret máximo considerando 6 direcciones