Procesamiento de Imágenes

UNIDAD 6 - Análisis Morfológico

Análisis Morfológico

El procesamiento morfológico de imágenes es una herramienta para la extracción de componentes de la imagen que sean útiles en la representación y descripción de regiones como ser: envolvente convexa, esqueletos, etc.

En otras palabras, las operaciones morfológicas simplifican las imágenes y conservan las principales características de forma de los objetos.

También se utilizan para tareas de pre y post procesamiento como ser el filtrado morfológico y el adelgazamiento y engrosamiento.

Análisis Morfológico

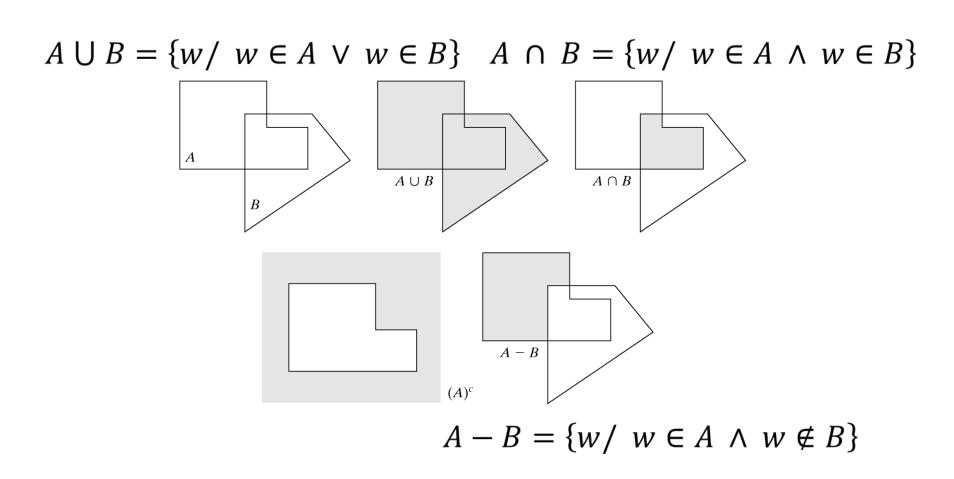
La morfología matemática se basa en operaciones de teoría de conjuntos.

En el caso de imágenes binarias, los conjuntos tratados son subconjuntos de Z^2 y en el de las imágenes en escala de grises, se trata de conjuntos de puntos con coordenadas en Z^3 .

En definitiva, se mapea la grilla de coordenadas (x,y) a partir de una f(x,y) que puede tener valores: solo 0s y 1s (imagen binaria) o valores enteros en un rango [0,255] (imagen en escala de grises).

Operaciones básicas de conjuntos

Veamos algunas operaciones y sus definiciones:

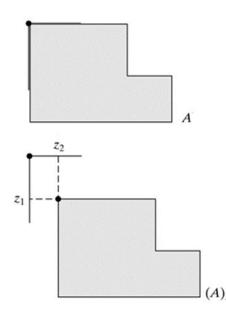


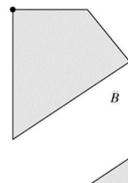
Operaciones básicas de conjuntos

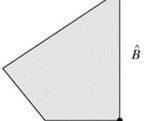
Estas operaciones son específicas de conjuntos donde sus elementos son coordenadas de pixels.

$$A_z = \{c \ / \ c = a + z \ \forall \ a \in A\}$$
 $\hat{B} = \{w \ / \ w = -b \ \forall \ b \in B\}$

$$\hat{B} = \{ w \mid w = -b \quad \forall \ b \in B \}$$







Operaciones básicas de conjuntos

Para imágenes binarias ya tenemos implementadas en Python las siguientes funciones:

	Expression	
Set Operation	for Binary Images	Name
$A \cap B$	A & B	AND
$A \cup B$	A B	OR
A^c	~A	NOT
A - B	A & ~B	DIFFERENCE



Esta operación "aumenta" o "engrosa" los objetos de una imagen binaria. La forma en que se engrosan los objetos depende de un elemento estructural.

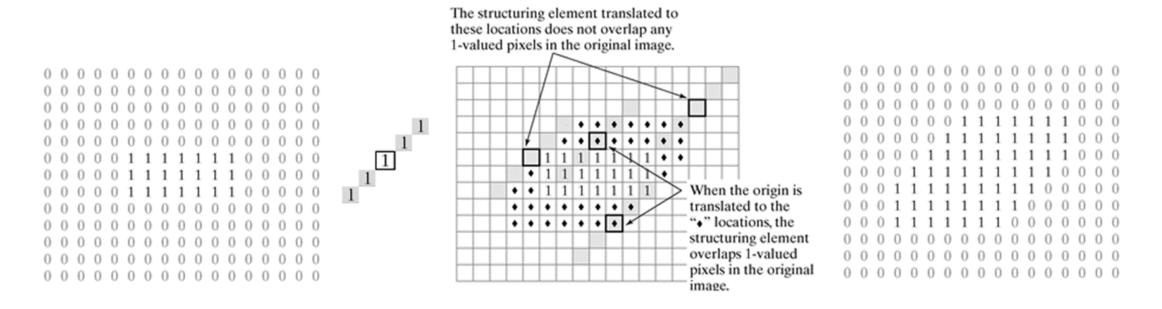
El elemento estructural tiene claramente identificado su origen. Así la dilatación consiste en trasladar el origen del elemento estructural a lo largo de toda la imagen y ver si existe solapamiento con los pixels de valor 1.

El elemento estructural es por lo general mucho más pequeño que la imagen.

Matemáticamente,

$$A \oplus B = \{ z / \hat{B}_z \cap A \neq \emptyset \}$$

En esta operación, la traslación del elemento estructural es similar a la convolución de 2 imágenes como vimos anteriormente.



```
kernel = cv2.getStructuringElement(cv2.MORPH_ELLIPSE, (L,L))
Fd = cv2.dilate(F, kernel, iterations=1)
```

```
F = cv2.imread('broken_text.tif')
kernel = np.array([[0,1,0],[1,1,1],[0,1,0]],np.uint8)
Fd = cv2.dilate(F, kernel, iterations=1)
imshow(Fd)
```

Historically, certain computer programs were written using only two digits rather than four to define the applicable year. Accordingly, the company's software may recognize a date using "00" as 1900 rather than the year 2000.

Historically, certain computer programs were written using only two digits rather than four to define the applicable year. Accordingly, the company's software may recognize a date using "00" as 1900 rather than the year 2000.

Elemento Estructural

0 1 0

1 1 1

0 1 0

Dado que la dilatación es asociativa, es decir:

$$A \oplus (B \oplus C) = (A \oplus B) \oplus C$$

Y que, por lo general, un elemento estructural se puede pensar como el resultado de la dilatación de 2 elementos estructurales más chicos:

$$B = (B_1 \oplus B_2) \implies A \oplus B = A \oplus (B_1 \oplus B_2) = (A \oplus B_1) \oplus B_2$$

Es decir, la operación de dilatación A \oplus B se puede descomponer en dos dilataciones sucesivas con los elementos estructurales B1 y B2.

En ciertos casos, computacionalmente esto último reduce sustancialmente la cantidad de cálculos a realizar.

Elementos Estructurales

kernel = cv2.getStructuringElement(cv2.MORPH_ELLIPSE, (L,L))

Enumerator		
MORPH_RECT Python: cv.MORPH_RECT	a rectangular structuring element: $E_{ij}=1$	
MORPH_CROSS Python: cv.MORPH_CROSS	a cross-shaped structuring element: $E_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{if } i = \texttt{anchor.y} \ orj = \texttt{anchor.x} \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$	
MORPH_ELLIPSE Python: cv.MORPH_ELLIPSE	an elliptic structuring element, that is, a filled ellipse inscribed into the rectangle Rect(0, 0, esize.width, 0.esize.height)	

Erosión

Esta operación "afina" los objetos de una imagen binaria. La forma en que se erosionan los objetos depende de un elemento estructural.

El elemento estructural tiene claramente identificado su origen. Así la erosión consiste en trasladar el elemento estructural a lo largo de toda la imagen y ver si el mismo queda contenido completamente en la zona de la imagen con valores 1. Si esto sucede el resultado de la erosión tendrá un valor 1 en el origen del elemento estructural.

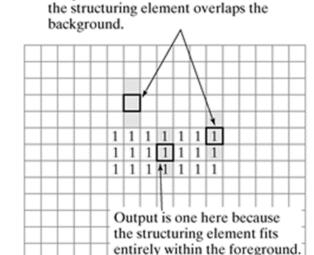
Matemáticamente:

$$A \ominus B = \{z | (B)_z \subseteq A\}$$

Erosión

En otras palabras la erosión de A con B es el conjunto de las ubicaciones del origen del elemento estructural tal que el elemento se solape completamente con los pixels de valor 1 de la imagen original.





Output is zero in these locations because

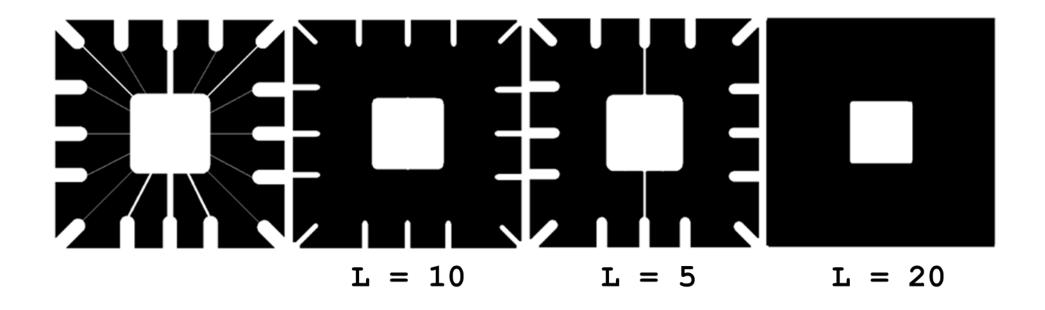


```
kernel = cv2.getStructuringElement(cv2.MORPH_ELLIPSE, (L,L))
Fe = cv2.erode(F, kernel, iterations=1)
```

 $\frac{1}{1}$

Erosión

```
F = cv2.imread('wirebond_mask.tif')
kernel = cv2.getStructuringElement(cv2.MORPH_ELLIPSE, (L,L))
Fe = cv2.erode(A, kernel, iterations=1)
imshow(Fe)
```

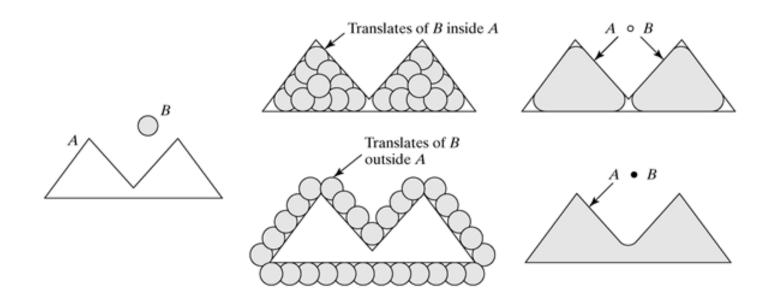


Apertura y Clausura

Combinando las 2 operaciones anteriores se pueden definir 2 nuevas operaciones: la apertura y la clausura. Matemáticamente:

Apertura
$$\rightarrow A \circ B = (A \ominus B) \oplus B$$

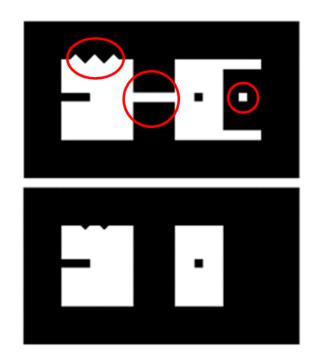
Clausura $\rightarrow A \cdot B = (A \oplus B) \ominus B$



Apertura

Esta operación es la unión de todas las traslaciones de B que entran completamente en A. La apertura remueve las regiones de un objeto que no pueden contener al elemento estructural, suaviza el contorno y corta enlaces finos.

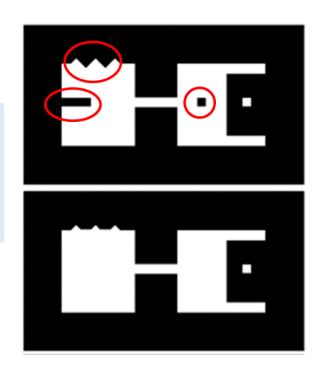
```
A = cv2.imread('shapes.tif')
B = cv2.getStructuringElement(cv2.MORPH_RECT, (50,50))
Aop = cv2.morphologyEx(A, cv2.MORPH_OPEN, B)
imshow(Aop)
```



Clausura

Esta operación es el complemento de la unión de todas las traslaciones de B que no se solapan con A. Esta operación también tiende a suavizar contornos de objetos pero engrosa enlaces finos, rellena "golfos" y agujeros más pequeños que el elemento estructural.

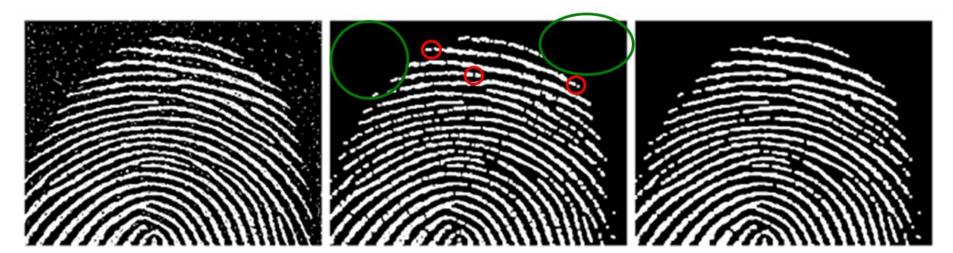
```
A = cv2.imread('shapes.tif')
B = cv2.getStructuringElement(cv2.MORPH_RECT, (50,50))
Aclau = cv2.morphologyEx(A, cv2.MORPH_CLOSE, B)
imshow(Aclau)
```



Combinando Apertura y Clausura

En algunos casos, la combinación de las dos operaciones puede ser efectiva para remover ruido como se muestra en el siguiente ejemplo.

```
f = cv2.imread('fingerprint.tif')
se = cv2.getStructuringElement(cv2.MORPH_RECT, (5, 5))
fop = cv2.morphologyEx(f, cv2.MORPH_OPEN, se)
fop_cls = cv2.morphologyEx(fop, cv2.MORPH_CLOSE, se)
imshow(fop)
imshow(fop_cls)
```

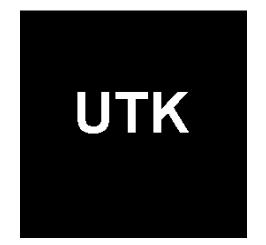


Gradiente Morfológico

Para obtener el gradiente morfológico, primero se aplica una erosión y una dilatación individualmente sobre la imagen, y luego se calcula la diferencia entre la imagen dilatada y erosionada. La salida obtenida será un "contorno" de la imagen original, cuyo grosor dependerá del elemento estructural utilizado.

```
f = cv2.imread('UTK.tif', cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
se = cv2.getStructuringElement(cv2.MORPH_RECT,(3,3))
f_mg = cv2.morphologyEx(f, cv2.MORPH_GRADIENT, se)
imshow(f)
imshow(f_mg)
```

$$G(f) = f \oplus b - f \ominus b$$





Transformación Hit-or-Miss

Esta operación permite identificar configuraciones específicas de pixels o pixels que se encuentran al final de un segmento de línea. Se define como:

$$A \otimes B = (A \ominus B_1) \cap (A^C \ominus B_2)$$

donde B es un par de elementos estructurales, tal que $B=(B_1,B_2)$. Por ejemplo, sea B_1 el conjunto formado por los pixels blancos de B y B_2 el conjunto formado por los pixels blancos de B^C .

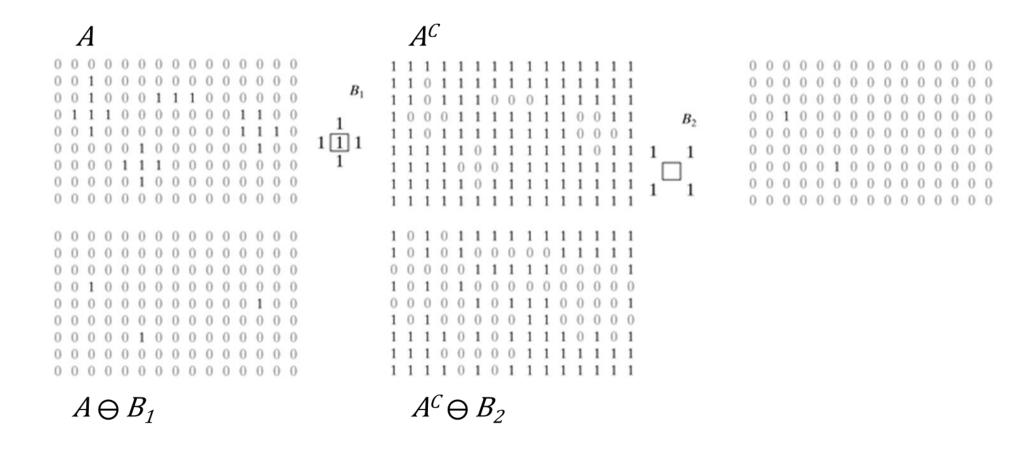
PYTHON: valores de B

- 1 ⇒donde debe haber HIT.
- -1 ⇒ donde debe haber MISS.
- 0 ⇒da igual.

C = cv2.morphologyEx(F, cv2.MORPH_HITMISS, B)

Transformación Hit-or-Miss

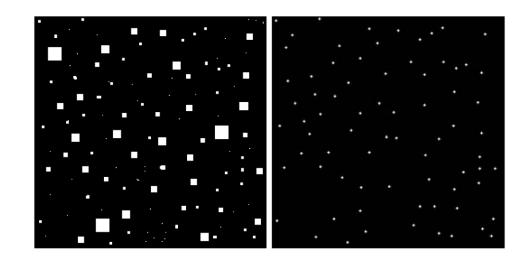
$$A \otimes B = (A \ominus B_1) \cap (A^C \ominus B_2)$$

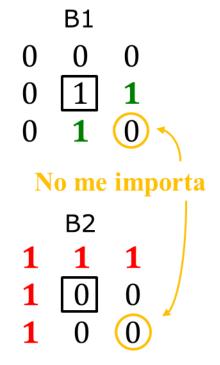


Transformación Hit-or-Miss

Para buscar las esquinas superiores de los cuadrados de la imagen, uso B_1 pixels con vecinos 1s en el sur y el este (hit) y B_2 pixels que no tengan vecinos 1s en el norte, noroeste, noreste, oeste ni suroeste (miss).

```
f = cv2.imread('squares.tif', cv2.IMREAD_GRAYSCALE)
B = np.array([[-1, -1, -1], [-1, 1, 1], [-1, 1, 0]])
g = cv2.morphologyEx(f.copy(), cv2.MORPH_HITMISS, B)
```



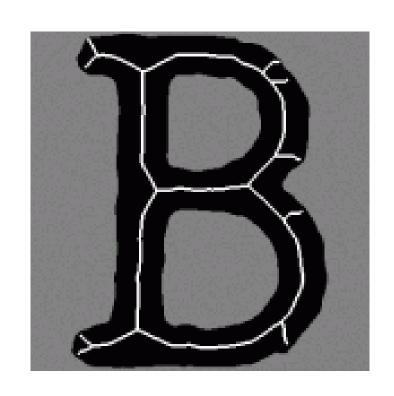


Skeleton

En muchas aplicaciones de visión por ordenador a menudo tenemos que tratar con enormes cantidades de datos: el procesamiento puede ser, por tanto, lento y requerir mucha memoria.

Para conseguir un procesamiento más rápido y un menor consumo de memoria, a veces utilizamos una representación más compacta llamada esqueleto. Otras veces, utilizamos el esqueleto para analizar la "forma" intrínseca de un objeto, es decir, su estructura interna.

Un esqueleto debe conservar la estructura de la forma, pero deben eliminarse todos los píxeles redundantes.



Skeleton

Imagen Original Iteración 1 Iteración N no hay mas cambios

Reconstrucción Morfológica

La Reconstrucción Morfológica es una operación que involucra 2 imágenes y un elemento estructural. Se definen: una imagen marcador (marker) f, que contiene el punto inicial de la transformación, una imagen máscara (mask) g, que delimita la transformación y un elemento estructural que define la conectividad.

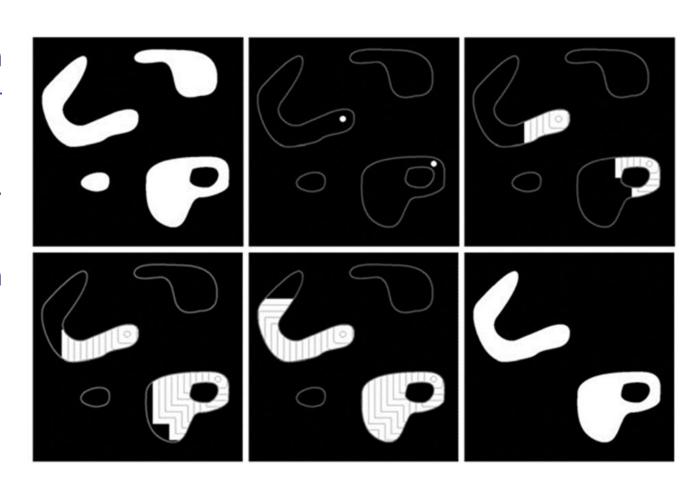
La reconstrucción de g a partir de f, $R_g(f)$, se define a partir de un proceso iterativo.

Reconstrucción Morfológica

- 1. Inicializamos h_1 como la imagen marcador f, que debe ser un subconjunto de g (f \subseteq g).
- 2. Creamos un elemento estructural. Por ejemplo, B = np.ones((3,3))
- 3. Realizamos la siguiente operación iterativamente:

$$h_{k+1} = (h_k \oplus B) \cap g$$

hasta que $h_{k+1} = h_k$



Apertura por Reconstrucción

En la Apertura, la erosión remueve los objetos pequeños y la subsecuente dilatación tiende a restaurar la forma de los objetos que no desaparecieron. Sin embargo, la exactitud de la restauración depende de la similitud entre los objetos y el elemento estructural.

El método de Apertura por Reconstrucción, restaura exactamente las formas de los objetos que quedan luego de la erosión. La Apertura por Reconstrucción de futilizando el objeto estructural B se define como $R_f(f \ominus B)$.

Las diferentes aplicaciones prácticas de la Apertura por Reconstrucción dependerán de la selección de la imagen marcador y la imagen máscara.

Apertura por Reconstrucción

Búsqueda de caracteres

Comparemos la apertura y la apertura por reconstrucción para una imagen donde queremos detectar los caracteres que tienen una línea vertical larga (h, l, n, p, etc.).

Como para la apertura por reconstrucción necesitamos una imagen marcador, la generamos a partir de una erosión de la imagen original.

ponents or broken connection paths. There is no point tion past the level of detail required to identify those Segmentation of nontrivial images is one of the morprocessing. Segmentation accuracy determines the evof computerized analysis procedures. For this reason, to be taken to improve the probability of rugged segment such as industrial inspection applications, at least some the environment is possible at times. The experienced designer invariably pays considerable attention to such







Erosión

Apertura

Apertura por Reconstrucción

Reconstrucción mediante Apertura

Rellenado de Huecos

Si elegimos que la imagen marcador f_m sea 0 excepto en los bordes de la imagen donde se fuerza a que valga 1-f(x,y) (o 255-f(x,y)), entonces:

$$f_m(x,y) = \begin{cases} 1 - f(x,y) & si(x,y) \text{ pertenece al borde} \\ 0 & c.o.c. \end{cases}$$

Entonces, $g = [R_fc(f_m)]^c$ tiene el efecto de rellenar los huecos de los caracteres que no tocan el borde.

ponents or broken connection paths. There is no point tion past the level of detail required to identify those of Segmentation of nontrivial images is one of the most processing. Segmentation accuracy determines the evon of computerized analysis procedures. For this reason, of be taken to improve the probability of rugged segments such as industrial inspection applications, at least some the environment is possible at times. The experienced in designer invariably pays considerable attention to such

penents or broken connection paths. There is no point tion past the level of detail required to identify those. Segmentation of nontrivial images is one of the most processing. Segmentation accuracy determines the evor of computerized analysis procedures. For this reason, obe taken to improve the probability of rugged segment such as industrial inspection applications, at least some the environment is possible at times. The experienced is designer invariably pays considerable attention to such

Reconstrucción mediante Apertura

Eliminando objetos que tocan el borde

En este caso elegimos que la imagen marcador f_m coincida con la imagen f en los pixels 1 que se ubican en el borde, así:

$$f_m(x,y) = \begin{cases} f(x,y) & si(x,y) \text{ pertenece al borde} \\ 0 & c.o.c. \end{cases}$$

Entonces, $g = R_f(f_m)$ contiene solo los caracteres que tocan el borde y la diferencia $f - R_f(f_m)$ contiene los elementos de la imagen original que no.

ponents or broken connection paths. There is no point tion past the level of detail required to identify those of Segmentation of nontrivial images is one of the most processing. Segmentation accuracy determines the evof computerized analysis procedures. For this reason, of be taken to improve the probability of rugged segment such as industrial inspection applications, at least some the environment is possible at times. The experienced if designer invariably pays considerable attention to such

ponents or broken connection paths. There is no poi tion past the level of detail required to identify those Segmentation of nontrivial images is one of the mo processing. Segmentation accuracy determines the ev of computerized analysis procedures. For this reason, be taken to improve the probability of rugged segment such as industrial inspection applications, at least some the environment is possible at times. The experienced designer invariably pays considerable attention to suc

Dilatación en Escala de gris

La dilatación en escala de gris de f con el elemento estructural b, que denotamos f

b, se define como:

$$(f \oplus b)(x,y) = \max \{f(x-x',y-y') + b(x',y') | (x',y') \in D_b\}$$

donde D_b es el dominio de b, y f(x,y) se asume –inf fuera del dominio de f. Conceptualmente se rota y se traslada el elemento estructural a todos los pixeles de la imagen, y en cada ubicación los valores de los pixeles del elemento estructural se suman al valor de los pixeles de la imagen y se computa el máximo. La suma se realiza sólo para los pixeles (x',y') $\in D_b$ donde D_b tiene un valor 1.

Usualmente se utiliza un elemento estructural plano, por lo que b(x',y')=0, para $(x',y') \in D_b$ y la ecuación de dilatación en escalas de grises se simplifica a:

$$(f \oplus b)(x,y) = \max \left\{ f(x-x',y-y') | (x',y') \in D_b \right\}$$

Erosión en Escala de gris

De manera similar se define erosión en escala de gris:

$$(f \ominus b)(x,y) = \min \{f(x-x',y-y')-b(x',y')|(x',y') \in D_b\}$$

que para el caso de un elemento estructural plano resulta:

$$(f \Theta b)(x, y) = \min \{ f(x - x', y - y') | (x', y') \in D_b \}$$



a b c d

FIGURE 9.23 Dilation and erosion. (a) Original image. (b) Dilated image. (c) Eroded image. (d) Morphological gradient. (Original image courtesy of

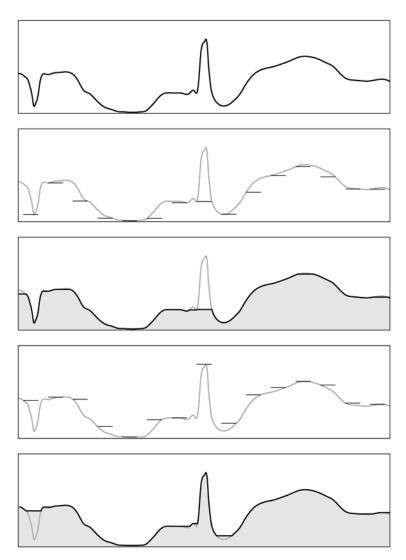
NASA.)

Apertura en escala de gris

$$f \circ b = (f \ominus b) \oplus b$$

Clausura en escala de gris

$$f \bullet b = (f \oplus b) \ominus b$$



a b c d

FIGURE 9.24

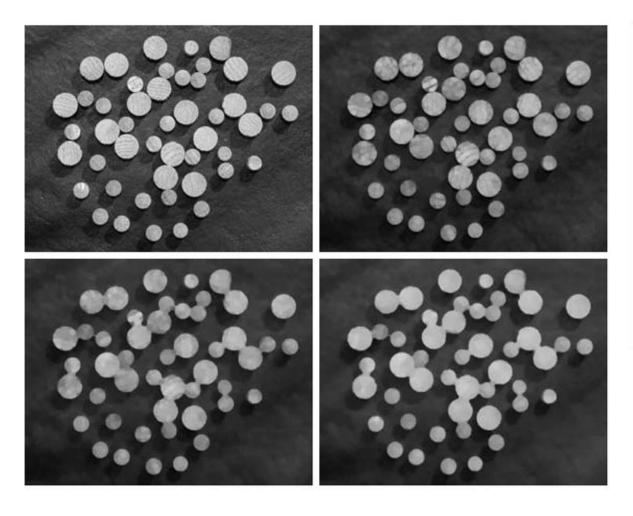
Opening and closing in one dimension.

(a) Original 1-D signal. (b) Flat structuring element pushed up underneath the signal.

(c) Opening.

(d) Flat structuring element pushed down along the top of the signal.

(e) Closing.



a b c d

FIGURE 9.25

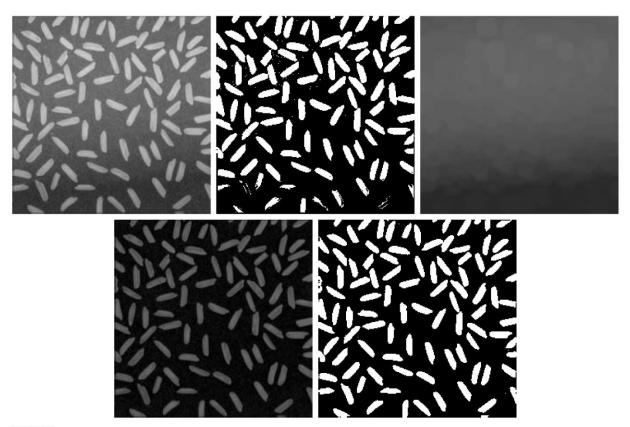
Smoothing using openings and closings.

(a) Original image of wood dowel plugs. (b) Image opened using a disk of radius 5.

(c) Closing of the opening.

(d) Alternating sequential filter result.

Puede obtenerse una imagen con un **background uniforme** substrayendo la apertura de la imagen original. Esta operación se denomina Transformación top-hat.



a b c d e

FIGURE 9.26 Top-hat transformation. (a) Original image. (b) Thresholded image. (c) Opened image. (d) Top-hat transformation. (e) Thresholded top-hat image. (Original image courtesy of The MathWorks, Inc.)