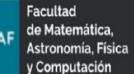
Procesamiento Digital de Imágenes

Claudio Delrieux Laboratorio de Ciencias de las Imágenes – UNS - CONICET cad@uns.edu.ar

Procesamiento morfológico.







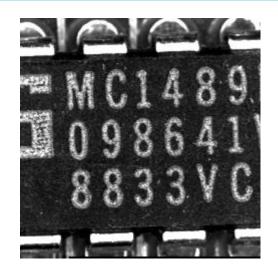






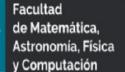
Imaginemos por un momento el siguiente problema: tenemos una imagen como la de la derecha, y necesitamos segmentar los bordes de las letras para un ulterior paso de reconocimiento (por ejemplo, en una línea de montaje robótica, una cámara necesita reconocer los componentes para decidir un paso u otro de ensamblado).

Como ya vimos, el filtrado Laplaciano es adecuado para detectar los bordes de los objetos, por lo que podemos intentar aplicarlo en este caso.















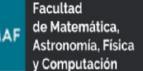
Sin embargo, si utilizamos este u otros filtros similares, el resultado será invariablemente insatisfactorio, como muestra lo que genera nuestra implementación de referencia.

Por qué ocurre esto?











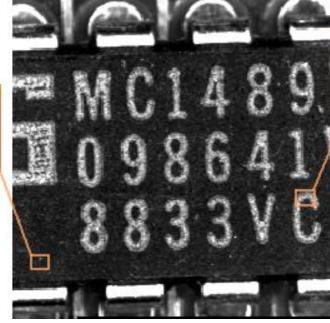


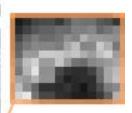




Viendo detalles de la imagen con mayor escala se observa que la parte blanca (figura) no es muy pareja. Lo mismo ocurre con el fondo. Esas diferencias locales de luminancia son amplificadas por el Laplaciano o cualquier filtro similar.

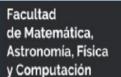
















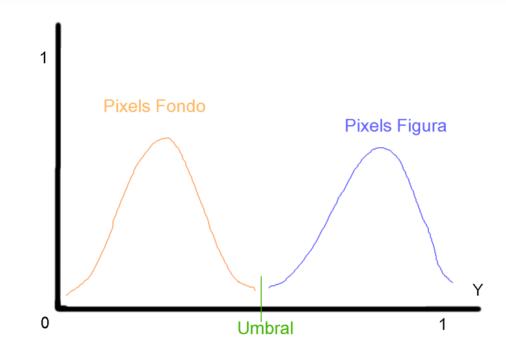




Una posible solución sería *binarizar* la imagen, es decir, transformarla a pixels con luminancia 1 o 0.

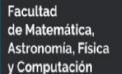
Esto se logra *coercionando* todos los pixels a 1 o 0 dependiendo de un valor *umbral* de luminancia.

En la figura vemos un histograma idealizado donde el umbral separa adecuadamente las luminancias.











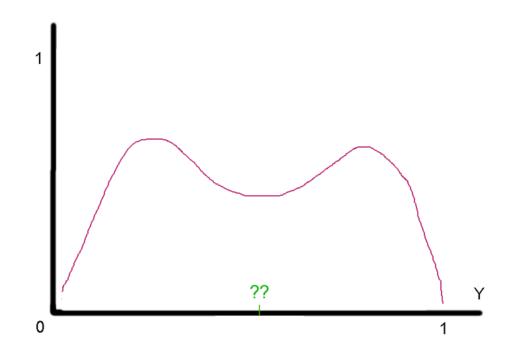






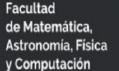
Pero qué ocurriría si el histograma no muestra claramente una separación entre la distribución de luminancias de los pixels figura y los pixels fondo?

Un umbralizado en algún valor posible tendrá seguramente errores (pixels blancos que deberían haber sido negros o viceversa).













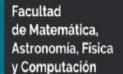


Vemos aquí dos casos posibles. En el primero el umbral fue demasiado bajo. Todos los pixels figura son blancos, pero algunos pixels fondo también lo son. En el segundo caso el umbral es demasiado alto. Todos los pixels fondo son negro, pero algunos pixel figura también son negros.







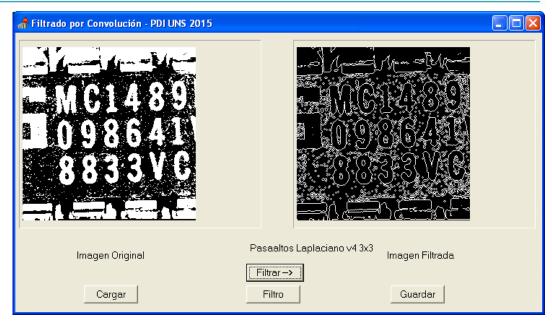








Al aplicar Laplaciano a la primera umbralización, se ve una buena segmentación de los bordes de las letras, pero se observa también la aparición de un sinnúmero de pequeñas segmentaciones de *ruido* en el fondo.









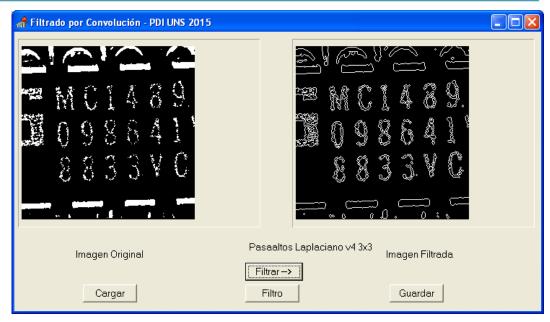








En el segundo caso, si bien desaparece el ruido en el fondo, la segmentación de las letras está fragmentada o cortada en algunos caso, lo cual puede generar problemas a la hora de aplicar algún tipo de reconocimiento.













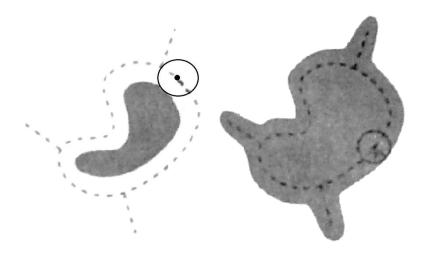




PDI – Procesamiento morfológico

Para solucionar este y otros tipos importantes de problemas es que surge el *procesamiento morfológico*.

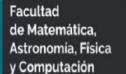
Las operaciones básicas de la morfología binaria (en blanco o negro) son la *erosión* y la *dilatación*.



En la figura vemos una figura de ejemplo (izq.) y el resultado de aplicarle erosión y dilatación. https://es.wikipedia.org/wiki/Morfología_matemática













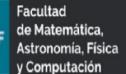
La descripción matemática se basa en definir un *elemento estructurante* (en la figura anterior, un disco), el cual tiene un *punto de inserción* (en la figura anterior, el centro del disco).

De esa manera, la erosión se obtiene al insertar el elemento estructurante en todo punto fondo de la imagen y borrando (convirtiendo en fondo) todo punto tocado por el mismo.

La dilatación, recíprocamente, se obtiene al insertar el elemento estructurante en todo punto figura, y convirtiendo en figura todo punto tocado por el mismo.













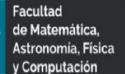
Si bien hay un gran número de casos donde es útil definir elementos estructurantes diferentes, por ahora nos concentraremos en un caso básico en el cual el elemento estructurante es un cuadrado de 3x3 pixels, cuyo punto de inserción es el pixel central.

De esa manera, para erosionar una imagen, la recorremos buscando sus pixels fondo (con luminancia cero), y convirtiendo en cero los pixels vecinos, y reciprocamente para dilatar.

Este procesamiento, entonces, termina siendo computacionalmente similar a la convolución. Al erosionar, si alguno de los pixels es fondo, el pixel final es fondo, y a la inversa al dilatar. De todas maneras, tener en cuenta que se trata de operaciones no lineales.









UNC





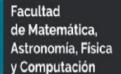
Suponemos que A es el objeto o figura a procesar (foreground = 1 = blanco) y B el elemento estructurante utilizado. Tanto A como B pueden representarse como conjuntos, donde A es el conjunto de pixels de la figura, y B el conjunto de "exels" (element-cells):

$$A = \{ (x,y) \mid I(x,y) = 1 \}$$
 % el conjunto de pixels "prendidos" en la imagen I B = $\{ (-1,-1), (-1,0), ..., (1,0), (1,1) \}$ % elemento estructurante 3x3 centrado en $(0,0)$

Valen las operaciones conjuntistas usuales de unión, intersección y complemento. Definimos también una operación de traslación: Bz representa todos los exels de B trasladados por el vector z.













De esa forma la dilatación de una imagen que contiene la figura A por el elemento estructurante B puede expresarse como la unión de todos los elementos B, cada uno de ellos trasladado a los pixels de la imagen A:

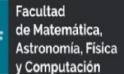
$$A \oplus B = \bigcup_{a \in A} B_a$$

La dilatación es conmutativa, por lo que vale

$$A \oplus B = B \oplus A = \bigcup_{b \in B} A_b$$





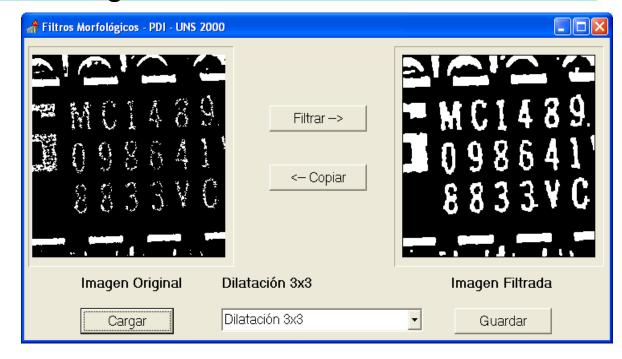








Aplicar dilatación al ejemplo de binarización que vimos (con muchos falsos negativos) produce un resultado que es adecuado para luego aplicar un operador Laplaciano y reconocer los caracteres.















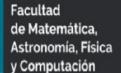
La erosión es la operación dual de la binarización. De hecho, si la figura está en negro sobre fondo blanco, la dilatación tendrá el efecto de erosionar la imagen:

$$A \ominus B = \overline{\overline{A} \oplus \overline{B}}$$

Podemos formalizar la erosión de otras maneras, además:

$$A \ominus B = A / \bigcup_{a \in \bar{A}} B_a = \bigcap_{b \in B} A_b = \{x | B_x \subseteq A\}$$





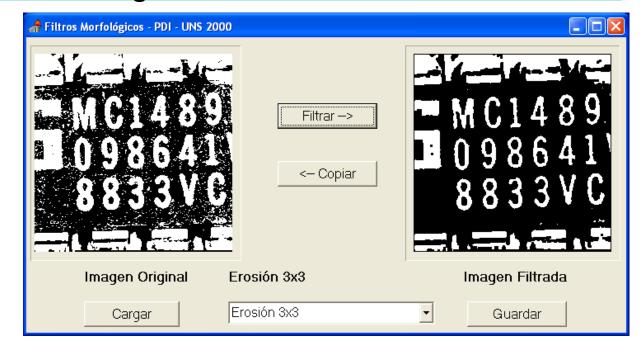


UNC





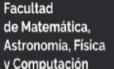
En el caso de la imagen binarizada con un umbral bajo (muchos falsos positivos), vemos que la erosión produce un efecto también adecuado.

















Se puede ver que estas operaciones morfológicas básicas poseen propiedades útiles:

- Son invariantes frente a traslaciones (y en casos especiales a rotaciones).
- Son monotónicas (i.e. $A \subseteq C \longrightarrow A \oplus B \subseteq C \oplus B$, $A \ominus B \subseteq C \ominus B$).
- Son asociativas.
- La dilatación es conmutativa.
- Etc...





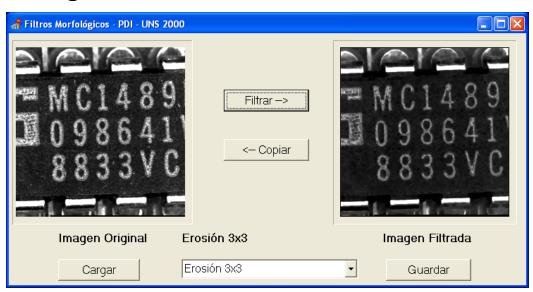




PDI – Morfología en niveles de gris

La morfología puede llevarse fácilmente del dominio binario a niveles de gris, simplemente tomando el mínimo (erosión) o máximo (dilatación) valor de luminancia de los pixels dentro de la vecindad involucrada.

Vemos en el ejemplo la erosión de la imagen en niveles de gris.













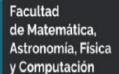




A diferencia del filtrado por convolución, en morfología es muy común combinar dos o más procesamientos (por eso el botón "copiar" en el aplicativo de referencia). Inclusive secuencias típicas de procesamiento tienen nombres específicos:

- Apertura (erosión seguida por dilatación): $A \circ B \rightleftharpoons (A \ominus B) \oplus B$
- Cierre (dilatación seguida por erosión): $A \bullet B \rightleftharpoons (A \oplus B) \ominus B$
- Borde exterior (dilatación menos original):
- Borde interior (original menos erosión)
- Gradiente (dilatación menos erosión)





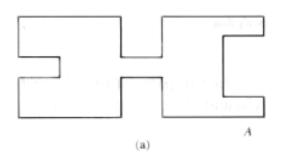


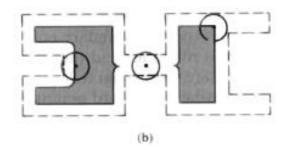
UNC

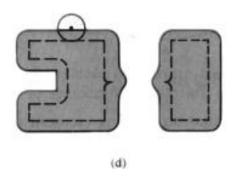


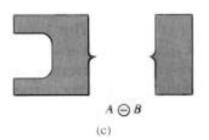


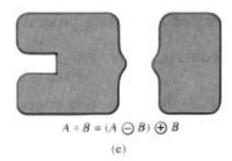
Apertura:





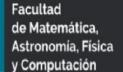












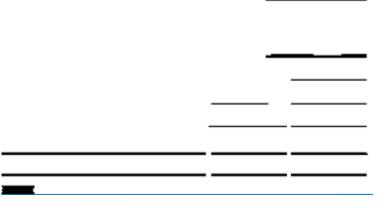




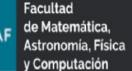


Aperturas sucesivas con un elemento estructurante específico.







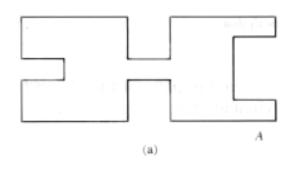


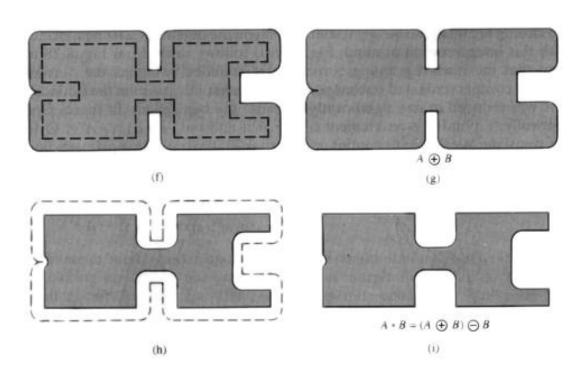






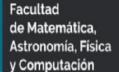
Cierre











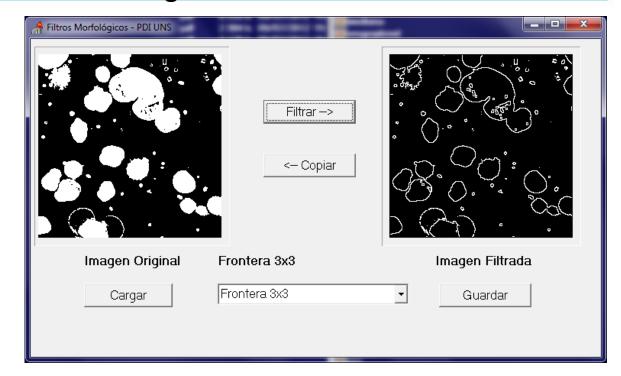








Frontera exterior (dilatada menos original)









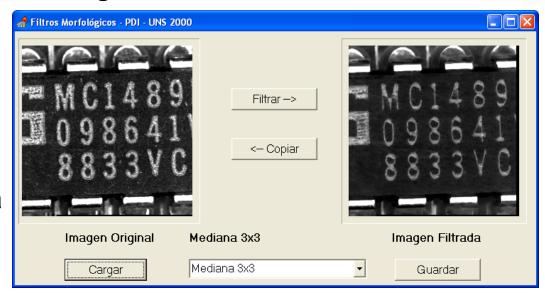








Un caso particular muy importante de filtrado no lineal en niveles de gris es el filtro de mediana. En este caso se toman todos los valores de luminancia de la vecindad, y se elige la mediana de todos ellos para el pixel final. Este filtro es muy utilizado porque reduce el ruido sin difuminar los bordes (como ocurre con el Gaussiano).







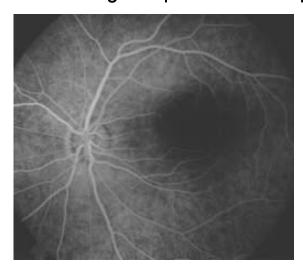


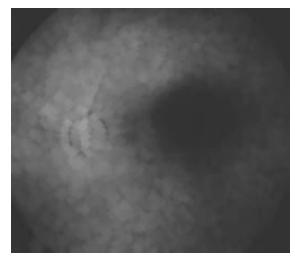


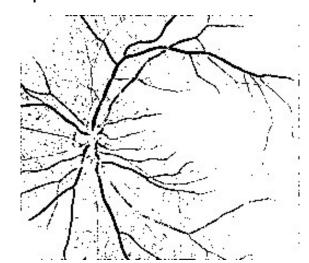




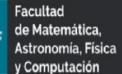
Top hat (imagen menos apertura): $TH(A) \rightleftharpoons A - (A \circ B)$, retiene los elementos de la figura que sean más pequeños que B y más brillantes que su entorno.











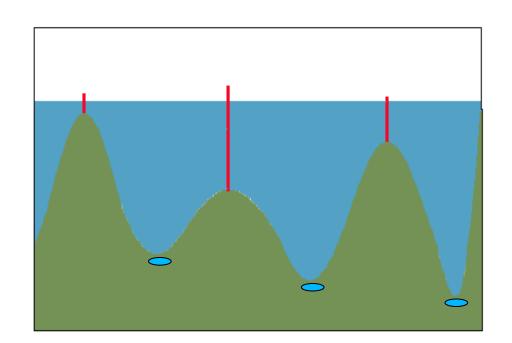






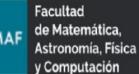


Watershed









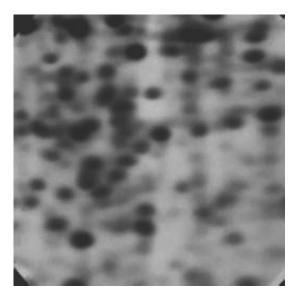


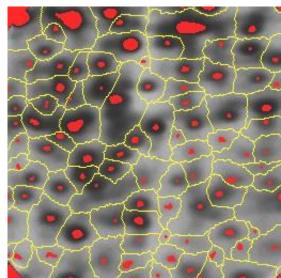


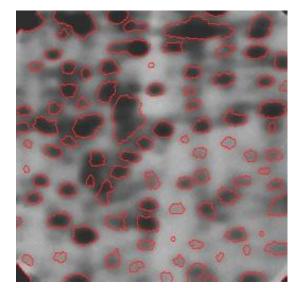




Watershed

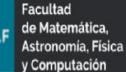










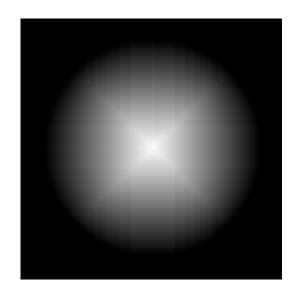


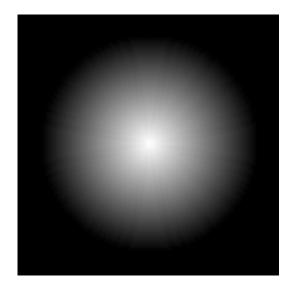


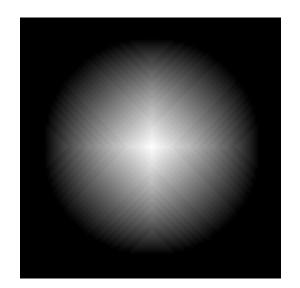




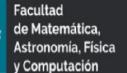
Watershed – transformación distancia (normas 1, 2, infinito):











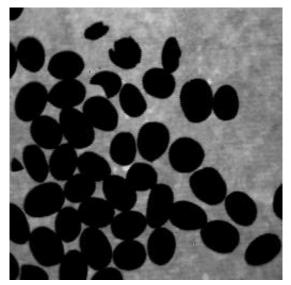


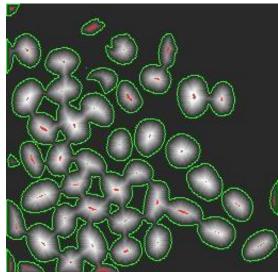


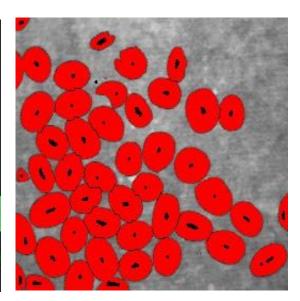




Watershed -

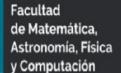




















Dilatación condicionada (dilatar un marcador inicial intersectado con una máscara).

Armazón convexo

Esqueletonización (erosión condicionada)

Granulometría

Transformada hit & miss

«Semidilataciones» y «semierosiones»

Dilatación y erosión difusa

Dilatación y erosión en espacio de colores

Relación con autómatas celulares

. . .









PDI – Actividad práctica

Desarrollar un aplicativo o notebook que implemente los conceptos de morfología en niveles de gris aquí descriptos, con un elemento estructurante 3x3. El mismo incluirá las siguientes funciones:

- Erosión (tomar el mínimo valor de luminancia de la vecindad).
- Dilatación (máximo)
- Apertura, cierre, borde morfológico
- Mediana
- Top-hat

Incluir la capacidad de copiar la componente de la imagen procesada en la componente original, para poder aplicar dos o más filtrados en secuencia.







UNC



