





Procesamiento Digital de Imágenes

Capítulo X– Procesamiento basado en el vecindario

rms@decsai.ugr.es

http://decsai.ugr.es/~rms

Contenidos

- Procesamiento basado en el vecindario
- Convolución y Correlación
- Alisamiento de imágenes (filtro paso bajo)
- Realce de imágenes(filtro paso alto)
- Procesamiento de regiones de interés
- Combinación de métodos de mejora de imágenes
- Bibliografía

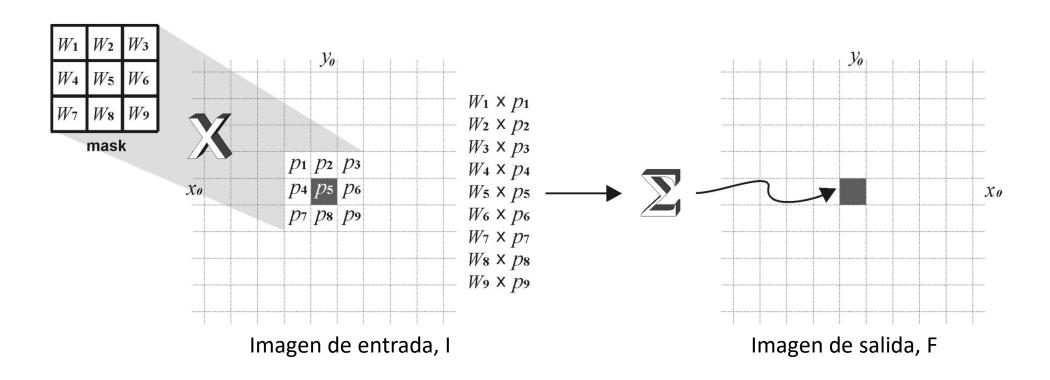
¿Qué vamos a aprender en este tema?

- ¿Qué es el procesamiento basado en vecinos y en qué se diferencia del puntual?
- ¿Qué es la convolución y cómo se utiliza para procesar imágenes?
- ¿Qué es un filtro lineal paso-bajo, cómo se utiliza y cómo se implementa usando convolución 2D?
- ¿Qué es un filtro de mediana y cómo se usa?
- ¿Qué es un filtro lineal paso-alto, cómo se utiliza y cómo se implementa usando convolución 2D?

Procesamiento basado en vecinos

- Pasos Fundamentales
 - Definir un punto de referencia en la imagen de entrada $f(x_0,y_0)$
 - Realizar una operación que involucre solo a píxeles vecinos del píxel de entrada
 - Almacenar en $g(x_0, y_0)$ el resultado
 - Repetir el proceso en todos los píxeles de la imagen

Procesamieto basado en vecinos (filtro lineal)



Procesamiento por vecinos

- Filtros lineales: donde la salida resultante se computa como una suma de productos de los valores de los píxeles y los coeficientes de una máscara del mismo tamaño que el vecindario.
 - Ejemplo: filtro de media
- Filtros no lineales: la salida del filtro selecciona un valor de los niveles del gris ordenados de él y los vecinos
 - Ejemplo: filtro de mediana

- La convolución y la correlación son dos operaciones matemáticas que se utilizan para procesamiento lineal de imágenes basado en vecinos.
 - Las dos operaciones son (ligeramente) diferentes.
- La convolución y la correlación procesan una imagen calculando, en cada píxel, una suma ponderada de los valores de ese píxel y sus vecinos.
 - Dependiendo de los pesos se realizan diferentes tipos de procesamiento sobre la imagen.

Convolución Bidimensional

$$g(x,y) = \sum_{j=-n_2}^{n_2} \sum_{k=-m_2}^{m_2} h(j,k) f(x-j,y-k)$$

Correlación Bidimensional

$$g(x,y) = \sum_{j=-n_2}^{n_2} \sum_{k=-m_2}^{m_2} h(j,k) f(x+j,y+k)$$

Ejemplo de convolución

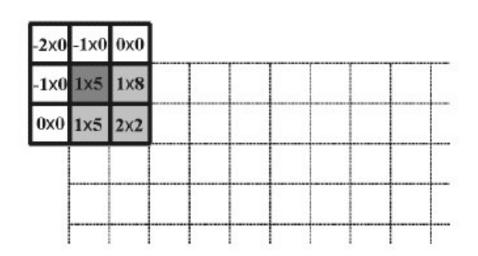
2	1	0
1	1	-1
0	-1	-2

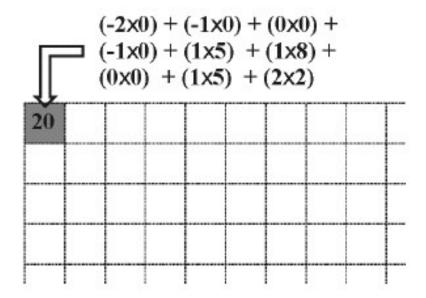
*

5	8	3	4	6	2	3	7
3	2	1	1	9	5	1	0
0	9	5	3	0	4	8	3
4	2	7	2	1	9	0	6
9	7	9	8	0	4	2	4
5	2	1	8	4	1	0	9
1	8	5	4	9	2	3	8
3	7	1	2	3	4	4	6

20	10	2	26	23	6	9	4
18	1	-8	2	7	3	3	-11
14	22	5	-1	9	-2	8	-1
29	21	9	-9	10	12	-9	-9
21	1	16	-1	-3	-4	2	5
15	-9	-3	7	-6	1	17	9
21	9	1	6	-2	-1	23	2
9	-5	-25	-10	-12	-15	-1	-12

Convolución 2D

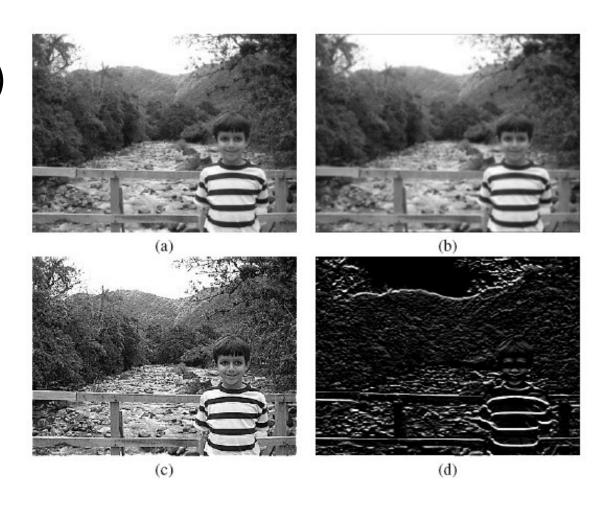




- Convolución con diferentes máscaras
 - La convolución es un herramienta muy versátil
 - Dependiendo de la máscara utilizada los resultados son muy diferentes

Filtro paso bajo	Filtro paso alto Detector fronteras horizontales
$ \begin{bmatrix} 1/9 & 1/9 & 1/9 \\ 1/9 & 1/9 & 1/9 \\ 1/9 & 1/9 & 1/9 \end{bmatrix} $	$ \begin{bmatrix} 0 & -1 & 0 \\ -1 & 5 & -1 \\ 0 & -1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ -1 & -1 & -1 \end{bmatrix} $

- Convolución con diferentes máscaras
 - (a) original, (b)-(d)
 resultado tras
 aplicar las
 máscaras en la
 tabla anterior



Correlación

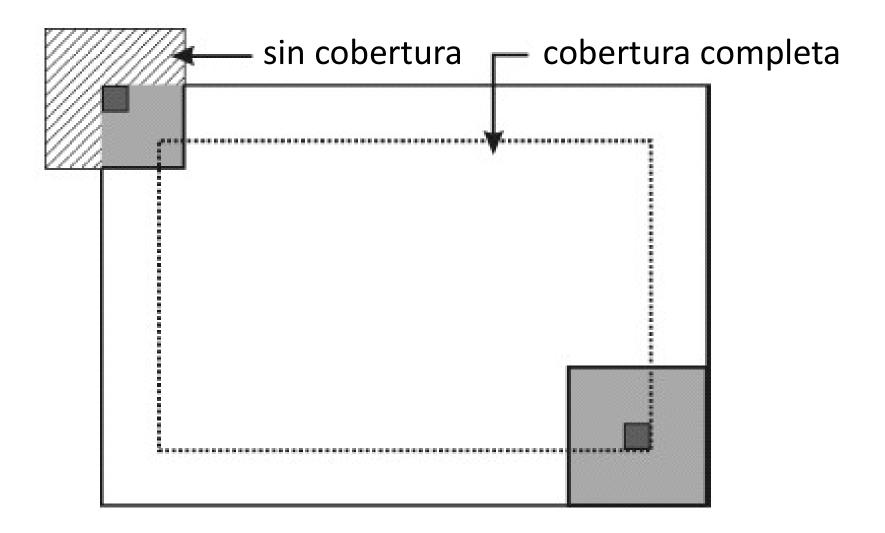
- La correlación es lo mismo que la convolución pero sin girar la máscara antes de realizar las sumas y productos.
- La diferencia entre la convolución y la correlación 2D es muchas veces irrelevante ya que muchas de las máscaras que se utilizan son simétricas alrededor del origen.

Convolución en Matlab

- conv2: calcula la convolución bidimensional entre dos matrices.
 Además de las matrices, esta función tiene como parámetro adicional el tamaño de la salida.
- filter2: Implementa la correlación. También tiene parámetros adicionales.
- **imfilter**: implementa convolución y correlación bidimensionales.

Ten cuidado con el orden de las matrices cuando utilices estas funciones. Fíjate en el tipo de dato que aceptan.

Tratamiento de las fronteras



Tratamiento de fronteras: opciones

- Ignorar las fronteras
 - No procesar los píxeles donde la máscara no puede ser incluida completamente en la imagen
 - Sustituir estos píxeles con un valor dado
- Extender la imagen con ceros
- Extender la imagen con un valor dado
- Realizar un espejo de las imágenes
- Realizar una extensión periódica de la imagen
- Examina en Matlab boundary_options en imfilter

Alisamiento de Imágenes (Filtro Paso Bajo, LPF)

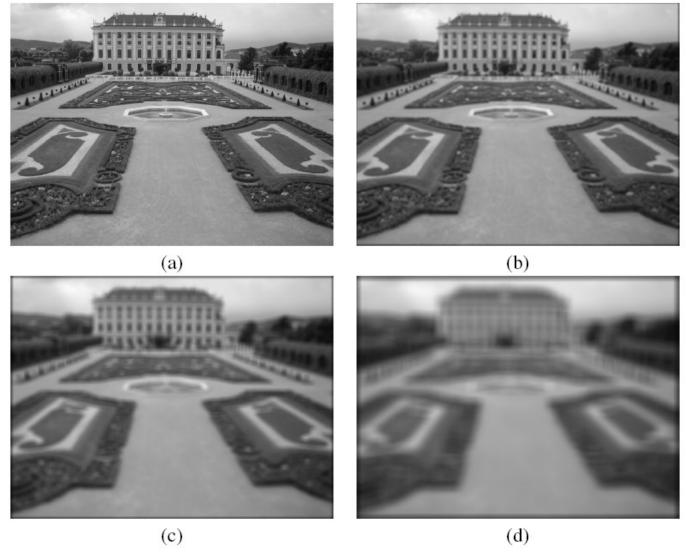
- Son filtros cuyo efecto es atenuar las componentes de alta frecuencia (detalles finos) en la imagen y mantener las componentes de baja frecuencia (regiones homogéneas y detalles más gruesos).
- LPFs se implementan usando convoluciones con coeficientes no negativos que suman uno.
- LPFs se utilizan para emborronar una imagen o suprimir ruido en ella.
- En Matlab imfilter y fspecial.

Filtro de Media (Promedio)

- Es el filtro de alisamiento espacial más común.
- Los coeficientes de la máscara son 1 divididos por el número de vecinos.
- También se llama filtro de caja.

$$h(x,y) = \begin{bmatrix} 1/9 & 1/9 & 1/9 \\ 1/9 & 1/9 & 1/9 \\ 1/9 & 1/9 & 1/9 \end{bmatrix} = \frac{1}{9} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

Filtro de Media (Promedio)



De izquierda a derecha y de arriba abajo: original y convolución con filtros de medias de tamaño 7x7, 15x15 y 31x31

Filtro de Media (Variaciones)

Coeficientes de la máscara modificados

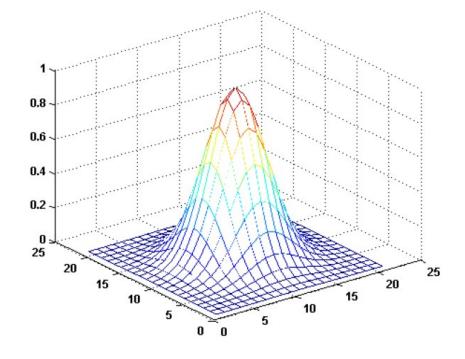
$$h(x,y) = \begin{bmatrix} 0.075 & 0.125 & 0.075 \\ 0.125 & 0.200 & 0.125 \\ 0.075 & 0.125 & 0.075 \end{bmatrix}$$

- Promedios direccionales
- Aplicación selectiva del cálculo de promedios
- Eliminación de outliers antes de hacer el promedio

Filtro de emborronamiento gaussiano

- Es el LPF más conocido con un núcleo no uniforme.
- Los coeficientes de la máscara son puntos de la función gaussiana bidimensional (normalizados para que sumen uno).

$$h(x,y) \propto \exp\left[\frac{-(x^2+y^2)}{2\sigma^2}\right]$$



Filtro de emborronamiento gaussiano

Propiedades

- Es simétrico en rotación y por tanto no produce sesgo en ninguna dirección.
- Es separable y por tanto puede ser implementable muy eficientemente.
- Los coeficientes disminuyen conforme nos alejamos del centro.
- Su transformada de Fourier es otro filtro gaussiano.
- La convolución de dos gaussianas es otra gaussiana.

Filtro de emborronamiento gaussiano

Propiedades

```
I = imread('cameraman.tif');
h1 = fspecial('gaussian', [5 5], 1);
h2 = fspecial('gaussian', [13 13], 1);
h3 = fspecial('average', [13 13]);
J1 = imfilter(I, h1);
J2 = imfilter(I, h2);
J3 = imfilter(I, h3);
subplot(2,2,1); imshow(I);
title('imagen original');
subplot(2,2,2); imshow(J1);
title('Filtro gaussiano 5x5, desv=1');
subplot(2,2,3); imshow(J2);
title('Filtro gaussiano 13x13, desv=1');
subplot(2,2,4); imshow(J3);
title('Filtro media 13x13');
```

Observa el efecto de las fronteras

imagen original



Filtro gaussiano 5x5, desv=1



Filtro gaussiano 13x13, desv=1



Filtro media 13x13



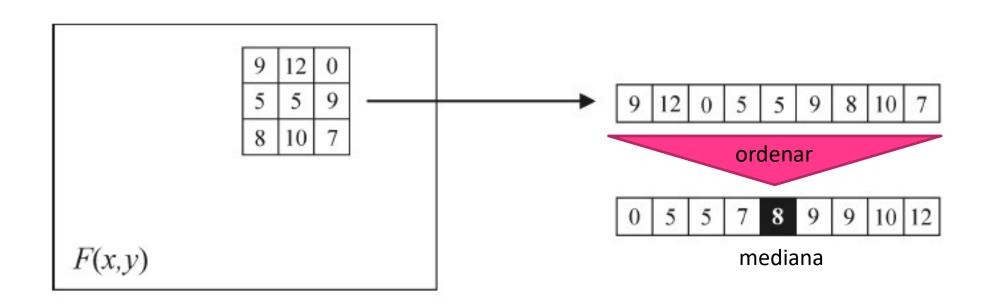
La Mediana y otros filtros no lineales

 Los filtros no lineales también funcionan a nivel de vecindario pero no procesan los píxeles utilizando operadores de convolución/correlación

- En su lugar, ordenan los valores de los píxeles en los vecinos y seleccionan un valor de la lista ordenada
- A veces reciben el nombre de filtros de orden
- Ejemplos: la mediana, el mínimo, el máximo (los veremos más adelante)

Filtro de mediana

 Funciona ordenando el vecindario de un tamaño dado. Encuentra la mediana y reemplaza el píxel original con la mediana del vecindario



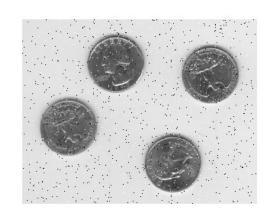
Filtro de mediana

Ejemplo
 (reducción ruido sal y pimienta)

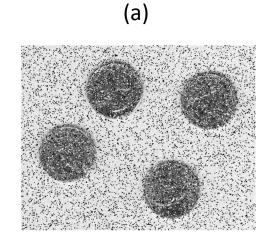
```
I = imread('eight.tif');
J = imnoise(I,'salt &
pepper',0.02);
K = medfilt2(J);

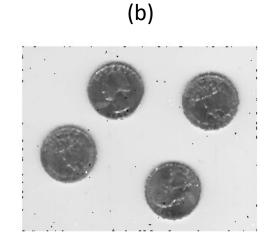
figure, imshow(J), %en (a)
figure, imshow(K) %en (b)

J = imnoise(I,'salt &
pepper',0.2);
K = medfilt2(J);
figure, imshow(J), %en (c)
figure, imshow(K) %en (d)
```









Realce de Imágenes (Filtro paso Alto, HPF)

- Son filtros en el dominio espacial cuyo efecto en la salida es equivalente a preservar o enfatizar las componentes de frecuencia alta (detalles, puntos, líneas, fronteras), y realzar las transiciones en las intensidades en la imagen.
- Los HPFs pueden implementarse usando máscaras de convolución 2D con coeficientes positivos y negativos que aproximan el laplaciano, una derivada de segundo orden isotrópica que responde a los cambios de intensidad en cualquier dirección.

Realce de Imágenes (HPF)

- El laplaciano
 - El Laplaciano de una imagen f(x,y) se define como

$$\nabla^2 f(x,y) = \frac{\partial^2 f(x,y)}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 f(x,y)}{\partial y^2}$$

$$\nabla^{2} f(x,y) = f(x+1,y) + f(x-1,y) + f(x,y-1) + f(x,y+1) - 4f(x,y)$$

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & -4 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

Realce de Imágenes (HPF)

Máscara laplaciana compuesta

$$g(x,y) = f(x,y) + c\nabla^2 f(x,y)$$

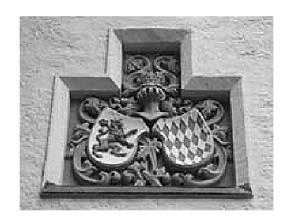
• Para c=-1

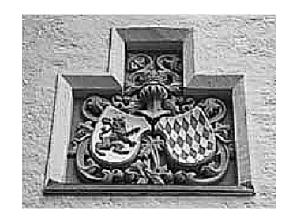
$$\begin{bmatrix}
 0 & -1 & 0 \\
 -1 & 5 & -1 \\
 0 & -1 & 0
 \end{bmatrix}$$

Realce de Imágenes (HPF)

Ejemplo







```
I = imread('escudo.png'); I=rgb2gray(I);
h = fspecial('laplacian', 0)
I1 = im2double(I);
J = imfilter(I1,h);
K = I1-J; K=max(min(K,1),0); % ¿Es necesaria la segunda orden?
h8 = [1 1 1; 1 -8 1; 1 1 1]
K8 = I1 - imfilter(I1,h8,'replicate'); K8=max(min(K8,1),0);
% ¿Es necesaria la segunda orden?
subplot(1,3,1);imshow(I);
subplot(1,3,2);imshow(K);
subplot(1,3,3);imshow(K8);
```

Filtros de diferencias direccionales

- Es similar al laplaciano de altas frecuencias.
 - La principal diferencia es la selección de una dirección específica a enfatizar
- Ejemplos de máscaras de diferencias direccionales.
- Estos filtros volverán a aparecer en la detección de fronteras.

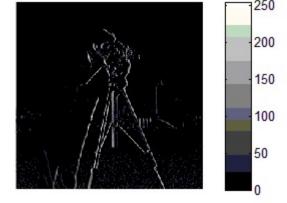
$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

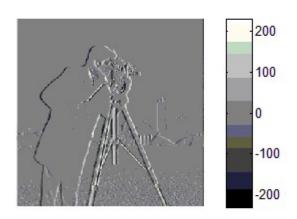
Filtros de diferencias direccionales

Ten cuidado con el cálculo basado en filtros. Utiliza el tipo de dato apropiado:

```
a=imread('cameraman.tif');
b=imfilter(a,[-1 0 1], ...
'corr','same');
imshow(b); colorbar
```

```
b=imfilter(double(a),[-1 0 1], ...
'corr','same');
imshow(b,[]); colorbar
```





Máscaras Unsharp

 La idea es calcular la diferencia entre la imagen de entrada y una versión borrosa de la imagen de entrada.

 Se aumenta la cantidad de alta frecuencia (detalles finos) reduciendo la importancia de las componentes de baja frecuencia.

 Veremos diferentes aproximaciones en los guiones de prácticas.

Filtrado High-Boost

$$\begin{bmatrix} -1 & -1 & -1 \\ -1 & c & -1 \\ -1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

- donde c (>8) es un factor de amplificación que controla cuánto peso se le da a la imagen original y a la versión filtrada paso alto de la imagen
 - c=8, el negativo de esta máscara es el laplaciano
 - Valores mayores de c producen más realce

Filtrado High-Boost

```
a=imread('escudo.png'); a=rgb2gray(a);
a=double(a);
b=imfilter(a,[-1 -1 -1;-1 9 -1; -1 -1 -1]);
imshow(uint8(b))
```

```
a=imread('escudo.png'); a=rgb2gray(a);
a=double(a);
b=imfilter(a,[-1 -1 -1;-1 8.5 -1; -1 -1 -1]);
imshow(uint8(b))
```

```
a=imread('escudo.png'); a=rgb2gray(a);
a=double(a);
b=imfilter(a,[-1 -1 -1;-1 9.5 -1; -1 -1 -1]);
imshow(uint8(b))
```









Procesamiento de Regiones de Interés (ROI)

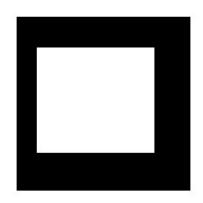
- Las operaciones de filtrado se realizan a veces en una parte de la imagen (conocida como región de interés (ROI)) que normalmente se especifica mediante una máscara.
 - El enmascarado de una imagen es el proceso de extraer la ROI para su posterior procesamiento
- En Matlab
 - Se realiza mediante la combinación de dos funciones roipoly (ya la conocemos) y roifilt2

Procesamiento de ROI

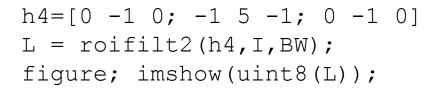
```
I=imread('lena.png');
I=double(I);
r= [91 400 400 91];
c= [60 60 407 407];
BW= roipoly(I,c,r);

h=fspecial('gaussian',
I=roifil+2(b, I, DW);
```





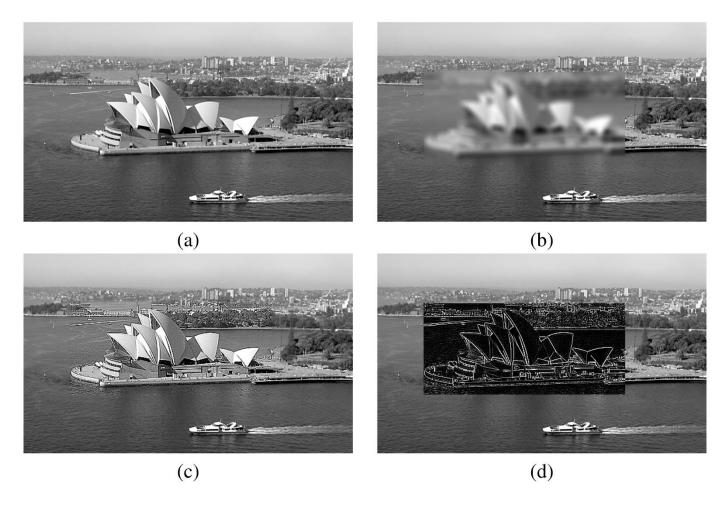
```
h=fspecial('gaussian',[15 15],5);
J=roifilt2(h,I,BW);
imshow(uint8(J))
```







Procesamiento de ROIs

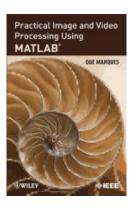


De izquierda a derecha y de arriba abajo: (a) original, (b) filtrado gaussiano sobre región de interés, (c) HPF sobre región de interés, (d) Laplaciana sobre región de interés

Combinación de métodos de mejora

- En problemas reales ¿qué técnica se debe usar?
- No existe respuesta universal a esta pregunta
 - La mayoría de las soluciones de procesamiento de imágenes son específicas para problemas concretos y pretenden alcanzar un objetivo determinado.
 - Normalmente la selección de un algoritmo y ajuste de los parámetros es un proceso de prueba y error.

Bibliografía



Oge Marques, Practical Image and Video Processing Using Matlab, 2011

http://www.ogemarques.com/