# Introducción al reconocimiento de patrones: Trabajo práctico 2, Preprocesamiento

M. Sc. Saúl Calderón Ramírez Instituto Tecnológico de Costa Rica, Escuela de Computación, bachillerato en Ingeniería en Computación, PAttern Recongition and MAchine Learning Group (PARMA-Group)

28 de agosto de 2018

**Fecha de entrega:** 11 de Setiembre.

**Entrega**: Un archivo .zip con el código fuente LaTeX o Lyx, el pdf, y un script en MATLAB, debidamente documentado, con una función definida por ejercicio. A través del TEC-digital.

Modo de trabajo: Grupos de 3 personas.

#### Resumen

Trabajo práctico basado en el material del curso de *introducción al procesamiento digital de imágenes,* impartido por la Dra. Marta Mejail, en la Universidad de Buenos Aires, Argentina.

# 1. Aspectos teóricos de la convolución (20 puntos)

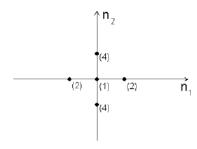
- 1. **(5 puntos)** Grafique las siguientes funciones (puede usar *inf*  $o \infty$  en los puntos que tienden al infinito):
  - a)  $\delta[n_1+2, n_2-3] + 2\delta[n_1, -n_2+2]$
  - b)  $s[n_1, n_2] u[n_1, n_2]$  donde:

$$s\left[n_{1},n_{2}\right]=\begin{cases}1 & \text{si }n_{1}=0\\0 & \text{en otro caso}\end{cases} \qquad u\left[n_{1},n_{2}\right]=\begin{cases}1 & \text{si }n_{1}\geq0\land n_{2}\geq0\\0 & \text{en otro caso}\end{cases}$$

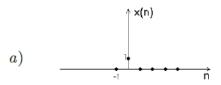
c)  $\left(\frac{1}{2}\right)^2 t [n_1, n_2] u [-n_1 + 1, -n_2]$  donde:

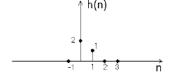
$$t\left[n_1,n_2\right] = \begin{cases} 1 & \text{si } n_1+n_2=0 \\ 0 & \text{en otro caso} \end{cases} \qquad u\left[n_1,n_2\right] = \begin{cases} 1 & \text{si } n_1 \geq 0 \land n_2 \geq 0 \\ 0 & \text{en otro caso} \end{cases}$$

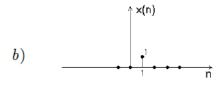
2. **(5 puntos)** Dada la siguiente señal graficada  $x[n_1, n_2]$ , escribirla como combinación lineal de funciones impulso (use la propiedad del cedazo).

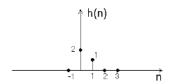


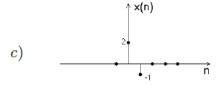
3. **(5 puntos)** Halle manualmente la convolución discreta x[n]\*h[n] de las siguientes señales y grafiquela (muestre el procedimiento completo, como el visto en clase):

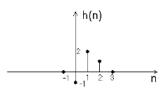












4. **(5 puntos)** Demuestre las siguientes propiedades de la convolución, con las funciones  $h\left(x\right)$ ,  $u\left(x\right)$ ,  $u_{1}\left(x\right)$ ,  $u_{2}\left(x\right)$  y  $a_{1}, a_{2} \in \mathbb{R}$  escalares cualquiera:

- a) Conmutatividad: h(x) \* u(x) = u(x) \* h(x)
- b) Distributividad:  $h\left(x\right)*\left[a_1u_1\left(x\right)+a_2u_2\left(x\right)\right]=a_1h\left(x\right)*u_1\left(x\right)+a_2h\left(x\right)*u_2\left(x\right)$
- c) Invariante a la traslación:  $h(x) * u(x x_0) = h(x x_0) * u(x)$

2

### 2. Filtros lineales (30 puntos)

- 1. Implemente por completo la función de la convolución, la cual tome dos matrices U y F, y tome además como parámetro si se realizará el *padding* de la señal necesario para conservar la dimensionalidad de U.
- 2. Usando la función anterior, pruebe y documente los resultados al utilizar las siguientes máscaras, para una imagen en escala de grises, sin contaminar y con contaminación de ruido aditivo Gaussiano de desviación estandar normalizada  $\sigma = 0,0005$  (usando la función *imnoise*):
  - a) (4 puntos) Filtro ideal y Gaussiano: Utilice 3 valores distintos de tamaño de la ventana  $N \times N$ , N=3, N=5 y N=7, y de desviación estándar  $\sigma = \frac{N-1}{4}$ . Comente los efectos del tamaño de la ventana, y compare los resultados entre el filtro ideal y el Gaussiano, enunciando las diferencias encontradas.
  - b) (4 puntos) Sobel: Para la detección de bordes horizontales y verticales. Compare el resultado al aplicar el filtro en la imagen con ruido y sin ruido.
  - c) (4 puntos) Prewitt: Para la detección de bordes horizontales y verticales. Compare el resultado al aplicar el filtro en la imagen con ruido y sin ruido y con los resultados obtenidos con el filtro de Sobel.
  - d) (4 puntos) Laplaciano y LoG: El filtro LoG debe recibir la desviación estándar del término Gaussiano. Compare el resultado al aplicar el filtro en la imagen con ruido y sin ruido, y la diferencia entre usar el Laplaciano y el LoG.
  - e) **(10 puntos) Unsharp Masking**: Incorpore como parámetro la ganancia  $\lambda$  y compare el uso de tres valores distintos, tanto para la imagen original como la imagen con ruido Gaussiano.

# 3. Filtros no lineales (40 puntos)

Para la imagen original, con ruido Gaussiano (2, con desviaciones estándar  $\sigma=0.0005$  y  $\sigma=0.0025$ ) e impulsivo (con parámetro d=0.02) implemente y pruebe las siguientes funciones.

- 1. Implemente el Filtro Bilteral **(20 puntos)** y el Filtro de Promediado No Local **(20 puntos)**.
  - a) Para el filtro Bilteral, defina la ventana de  $N \times N$  dimensiones con la desviación estándar espacial definida como  $\sigma_s = \frac{N-1}{4}$ , y reciba además la desviación estándar en el dominio de la intensidad  $\sigma_r$ .
  - b) Para el filtro de promediado no local, reciba la desviación estándar en el dominio de la similitud de vecindarios  $\sigma_r$ . Implemente la variante simplificada sin ventana Gaussiana.

c) Compare los resultados con el filtro Gaussiano, el bilateral y el de promediado no local, usando el PSNR, para la imagen con ruido impulsivo y Gaussiano.

# 4. Detección de bordes (10 puntos extra)

- 1. Implemente el detector de bordes Laplaciano basado en la varianza local, enunciado en los apuntes del curso.
  - *a*) Implemente el filtro no lineal de varianza local y normalicela de modo que el valor mínimo en la imagen sea 0 y el máximo 255.
  - b) Pruebe la imagen usando la imagen original y con ruido Gaussiano y comente los resultados.