



Universidad Autónoma del Estado de México  
Facultad de Ingeniería



# Tratamiento de imágenes

## Filtrado Espacial - Convolución

Héctor Alejandro Montes

[h.a.montes@fi.uaemex.mx](mailto:h.a.montes@fi.uaemex.mx)

<http://fi.uaemex.mx/h.a.montes>

# Advertencia

---

No use estas diapositivas como referencia única de estudio durante este curso. La información contenida aquí es sólo una guía para las sesiones de clase y de estudio futuro. Para obtener información más completa, refiérase a la bibliografía dada durante la presentación del curso.

# Filtrado en imágenes

- **Objetivo:** modificar los pixeles de una imagen basándose en alguna función sobre el vecindario local de cada pixel

10	5	3
4	5	1
1	1	7

Datos locales de la imagen

*Alguna función*



	7	

Datos modificados de la imagen

- A esta operación se le llama **convolución**

# Convolución

- La convolución es una operación lineal.
- La convolución es la operación más general que se puede aplicar a una imagen.
- A veces también nos referimos a la convolución como *filtrado*.
- **Filtrado espacial**: Directamente aplicable mediante una *máscara*.
- Las *máscaras* de convolución, o *filtros*, no suelen ser grandes (**3x3**, **5x5**) para ahorrar tiempo de cómputo

# Convolución

- Definición general de *Convolución*

$$f(x) * g(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(u) g(x-u) du$$

- Convolución para imágenes digitales

$$F(x, y) = f(x, y) * g(x, y) = \sum_i \sum_j f(i, j) g(x-i, y-j)$$

*g* es la *máscara* de convolución espacial

# Filtrado Espacial

- Usando una máscara o filtro, la convolución se puede expresar como:

$$F(x, y) = \sum_i \sum_j f(x+i, y+j)h(i, j)$$

- Se multiplican los valores correspondientes de la máscara con los píxeles de la ventana considerada.

# Filtrado Espacial

- Normalmente se suele expresar la máscara como una matriz:

$$\begin{bmatrix} h4 & h3 & h2 \\ h5 & h0 & h1 \\ h6 & h7 & h8 \end{bmatrix}$$

...y la convolución queda expresada como:

$$\text{CONVOLV:} \left[ \left[ Q_0 = \sum_{k=0}^8 P_k * h_k \right] \right]$$

# Convolución

- Existen varias notaciones posibles para indicar la convolución de dos señales para producir una señal de salida. Las más comunes son:

$$c = a \otimes b = a * b$$

- Utilizaremos la primera forma con las siguientes definiciones formales:

- En un espacio **continuo** 2D

$$c(x,y) = a(x,y) \otimes b(x,y) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} a(\xi,\zeta) b(x-\xi, y-\zeta) d\xi d\zeta$$

- En un espacio **discreto** 2D

$$c[m,n] = a[m,n] \otimes b[m,n] = \sum_{j=-\infty}^{+\infty} \sum_{k=-\infty}^{+\infty} a[j,k] b[m-j, n-k]$$

# Propiedades

- Sean  $a, b, c$ , y  $d$  señales (imágenes) continuas o discretas

- La convolución es conmutativa

$$c = a \otimes b = b \otimes a$$

- La convolución es asociativa

$$c = a \otimes (b \otimes c) = (a \otimes b) \otimes c = a \otimes b \otimes c$$

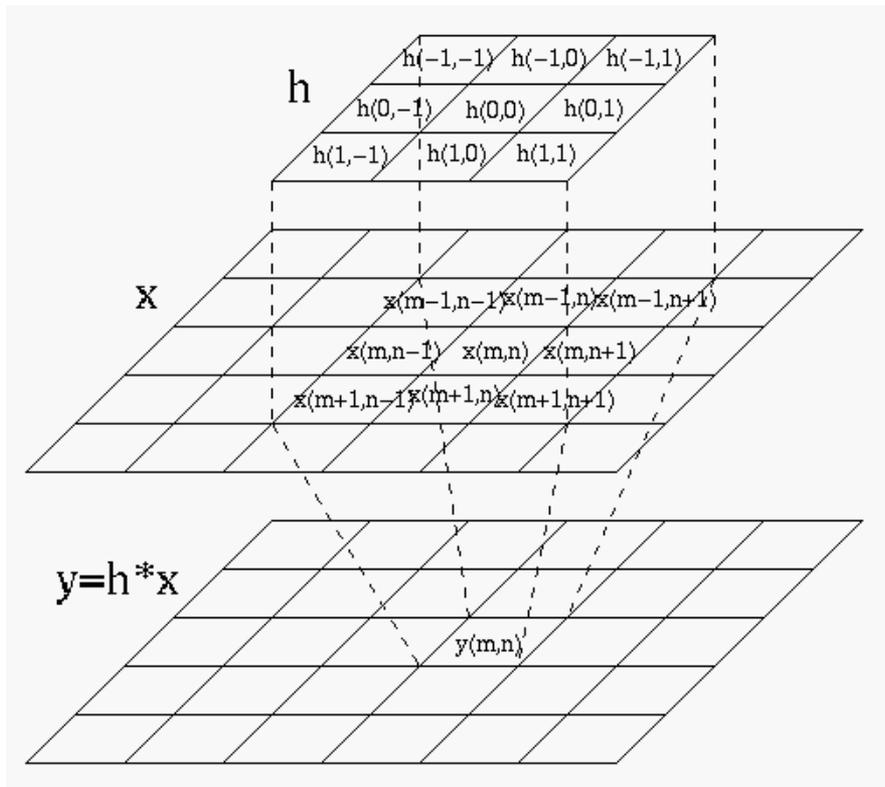
- La convolución es distributiva

$$c = a \otimes (b + d) = (a \otimes b) + (a \otimes d)$$

# Convolución sobre imágenes

- Es una operación matemática simple, fundamental para muchos operadores de procesamiento de imágenes comunes
- Provee una manera de multiplicar dos arreglos de números, generalmente de tamaños diferentes, pero de la misma dimensionalidad, para producir un tercer arreglo de números de la misma dimensionalidad
- Esto puede ser utilizado para implementar operadores cuyos valores de píxeles de salida sean simples combinaciones lineales de ciertos valores de píxeles de entrada

# Convolución sobre imágenes



$$y[m, n] = \sum_{i=-k}^k \sum_{j=-k}^k x[m + i, n + j] h[i, j]$$

# Implementación

- Uno de los arreglos de entrada es usualmente una imagen en niveles de gris en 2D
- El segundo arreglo es usualmente mucho más pequeño y también es 2D (aunque puede ser de 1x1, i.e. un pixel)

$I_{11}$	$I_{12}$	$I_{13}$	$I_{14}$	$I_{15}$	$I_{16}$	$I_{17}$	$I_{18}$	$I_{19}$
$I_{21}$	$I_{22}$	$I_{23}$	$I_{24}$	$I_{25}$	$I_{26}$	$I_{27}$	$I_{28}$	$I_{29}$
$I_{31}$	$I_{32}$	$I_{33}$	$I_{34}$	$I_{35}$	$I_{36}$	$I_{37}$	$I_{38}$	$I_{39}$
$I_{41}$	$I_{42}$	$I_{43}$	$I_{44}$	$I_{45}$	$I_{46}$	$I_{47}$	$I_{48}$	$I_{49}$
$I_{51}$	$I_{52}$	$I_{53}$	$I_{54}$	$I_{55}$	$I_{56}$	$I_{57}$	$I_{58}$	$I_{59}$
$I_{61}$	$I_{62}$	$I_{63}$	$I_{64}$	$I_{65}$	$I_{66}$	$I_{67}$	$I_{68}$	$I_{69}$

$K_{11}$	$K_{12}$	$K_{13}$
$K_{21}$	$K_{22}$	$K_{23}$

# Máscara

- Es una matriz (usualmente) más pequeña
- Máscaras de diferentes tamaños conteniendo diferentes patrones de números dan resultados diferentes

1	1	1
1	1	1
1	1	1

Set of coordinate points =

{ (-1, -1), (0, -1), (1, -1),

(-1, 0), (0, 0), (1, 0),

(-1, 1), (0, 1), (1, 1) }

# Implementación

- Se hace *deslizando* la máscara sobre la imagen, generalmente comenzando de la esquina superior izquierda, y moviéndolo a todas las posiciones donde quede completamente dentro de los límites de la imagen
- Si la imagen es de  $M \times N$  y la máscara de  $m \times n$ , el tamaño de la imagen de salida será  $(M-m+1) \times (N-n+1)$
- Cada posición de la máscara corresponde a un solo pixel de salida, cuyo valor se calcula como sigue:

$$O(i, j) = \sum_{k=1}^m \sum_{l=1}^n I(i+k-1, j+l-1)K(k, l)$$

donde  $i = 1..M-m+1, j = 1..N-n+1$

# Ejemplo

<b>I<sub>11</sub></b>	<b>I<sub>12</sub></b>	<b>I<sub>13</sub></b>	<b>I<sub>14</sub></b>	<b>I<sub>15</sub></b>	<b>I<sub>16</sub></b>	<b>I<sub>17</sub></b>	<b>I<sub>18</sub></b>	<b>I<sub>19</sub></b>
<b>I<sub>21</sub></b>	<b>I<sub>22</sub></b>	<b>I<sub>23</sub></b>	<b>I<sub>24</sub></b>	<b>I<sub>25</sub></b>	<b>I<sub>26</sub></b>	<b>I<sub>27</sub></b>	<b>I<sub>28</sub></b>	<b>I<sub>29</sub></b>
<b>I<sub>31</sub></b>	<b>I<sub>32</sub></b>	<b>I<sub>33</sub></b>	<b>I<sub>34</sub></b>	<b>I<sub>35</sub></b>	<b>I<sub>36</sub></b>	<b>I<sub>37</sub></b>	<b>I<sub>38</sub></b>	<b>I<sub>39</sub></b>
<b>I<sub>41</sub></b>	<b>I<sub>42</sub></b>	<b>I<sub>43</sub></b>	<b>I<sub>44</sub></b>	<b>I<sub>45</sub></b>	<b>I<sub>46</sub></b>	<b>I<sub>47</sub></b>	<b>I<sub>48</sub></b>	<b>I<sub>49</sub></b>
<b>I<sub>51</sub></b>	<b>I<sub>52</sub></b>	<b>I<sub>53</sub></b>	<b>I<sub>54</sub></b>	<b>I<sub>55</sub></b>	<b>I<sub>56</sub></b>	<b>I<sub>57</sub></b>	<b>I<sub>58</sub></b>	<b>I<sub>59</sub></b>
<b>I<sub>61</sub></b>	<b>I<sub>62</sub></b>	<b>I<sub>63</sub></b>	<b>I<sub>64</sub></b>	<b>I<sub>65</sub></b>	<b>I<sub>66</sub></b>	<b>I<sub>67</sub></b>	<b>I<sub>68</sub></b>	<b>I<sub>69</sub></b>

<b>K<sub>11</sub></b>	<b>K<sub>12</sub></b>	<b>K<sub>13</sub></b>
<b>K<sub>21</sub></b>	<b>K<sub>22</sub></b>	<b>K<sub>23</sub></b>

$$O_{57} = I_{57}K_{11} + I_{58}K_{12} + I_{59}K_{13} + I_{67}K_{21} + I_{68}K_{22} + I_{69}K_{23}$$

- Note que las implementaciones difieren en lo que hacen con las orillas de las imágenes

# Filtrado Espacial

---

- Diferentes filtros tienen diferente efecto sobre la imagen.
  - Reducción de ruido
  - Difuminado
  - Realce de la imagen (Enhancement)
  - etc.

# Tipos de Filtrado

---

- Podemos encontrar filtros:
  - Suavizado, promedio o pasa bajos (*low-pass*)
  - Filtros de orden estadístico o no lineales
  - Realzado, o pasa altos (*high-pass*)

# Low-pass filters

---

- Suavizado, promedio o pasa bajos
  - Suavizan la imagen y reducen el ruido
  - Colateralmente producen un difuminado de la imagen
  - Su aplicación puede dificultar la búsqueda de las orillas, ya que esta normalmente se basa en la detección de cambios bruscos en la intensidad de la imagen
  - Mean filtering (box filtering), Gaussiano, etc.

# Low-pass filters

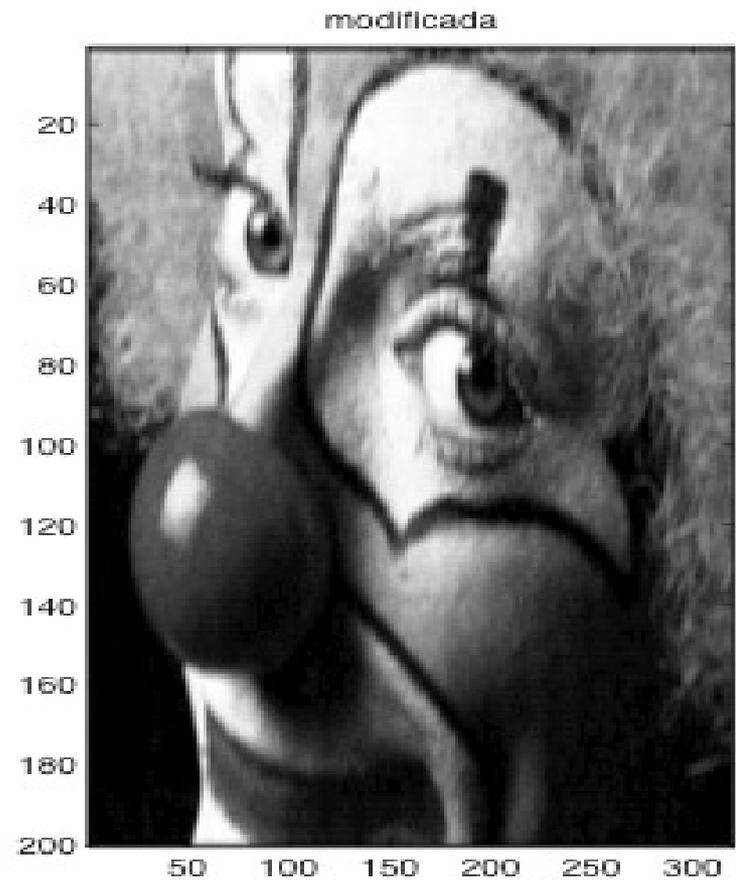
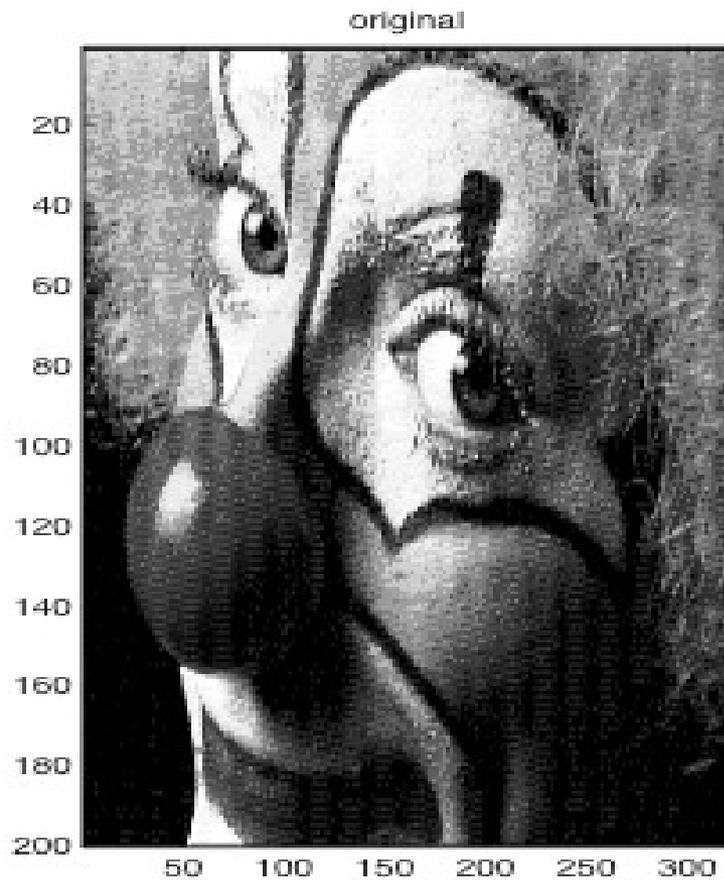
- **De caja:** Reducción de ruido por promedio de píxeles vecinos

$$h_{\text{Noise Removal}} = \frac{1}{9} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

Esta máscara no sólo elimina el ruido, sino que también difumina (blur) la imagen

1/9 para evitar la saturación (ya que multiplico 9 intensidades de píxeles); asegura que la intensidad media de la imagen permanece constante.

# Low-pass filters: Mean

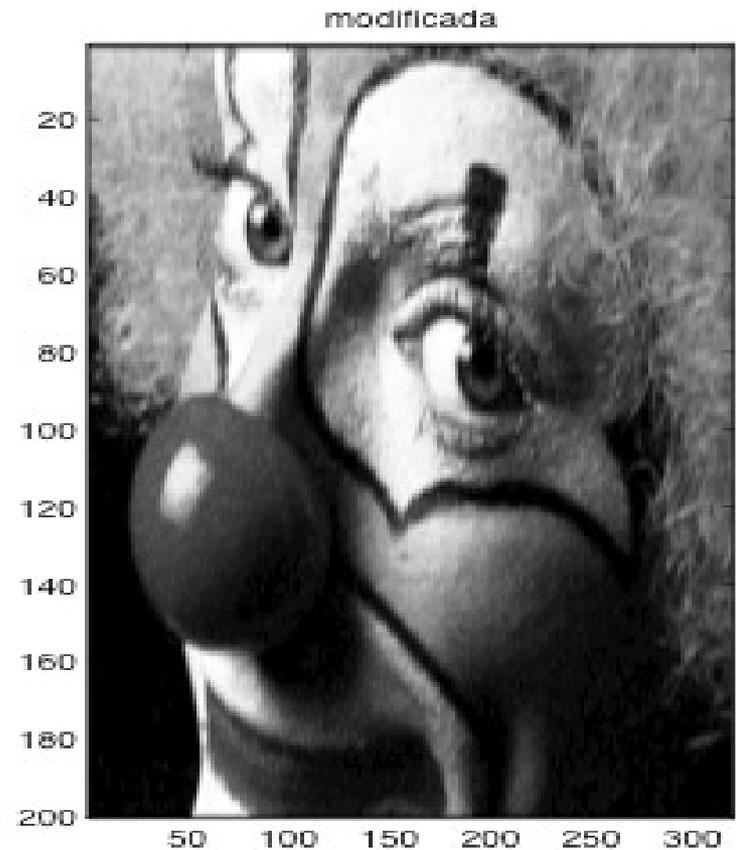
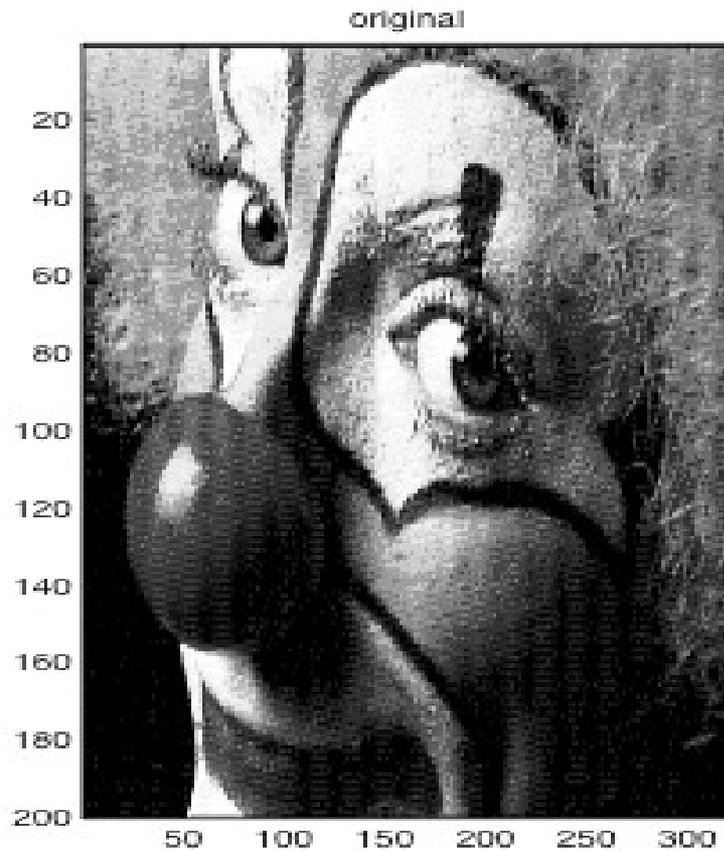


# Low-pass filters

- **Gaussiano:** Reducción de ruido por suavizado Gaussiano

$$h_{Gauss} = \frac{1}{16} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 2 \\ 1 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

# Low pass filters: Gaussiano



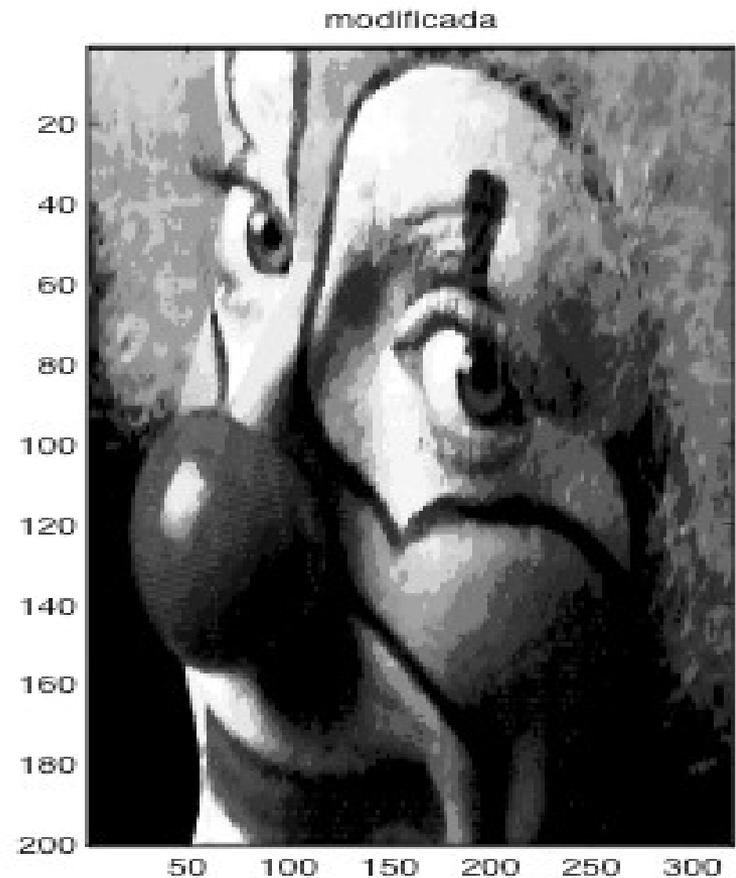
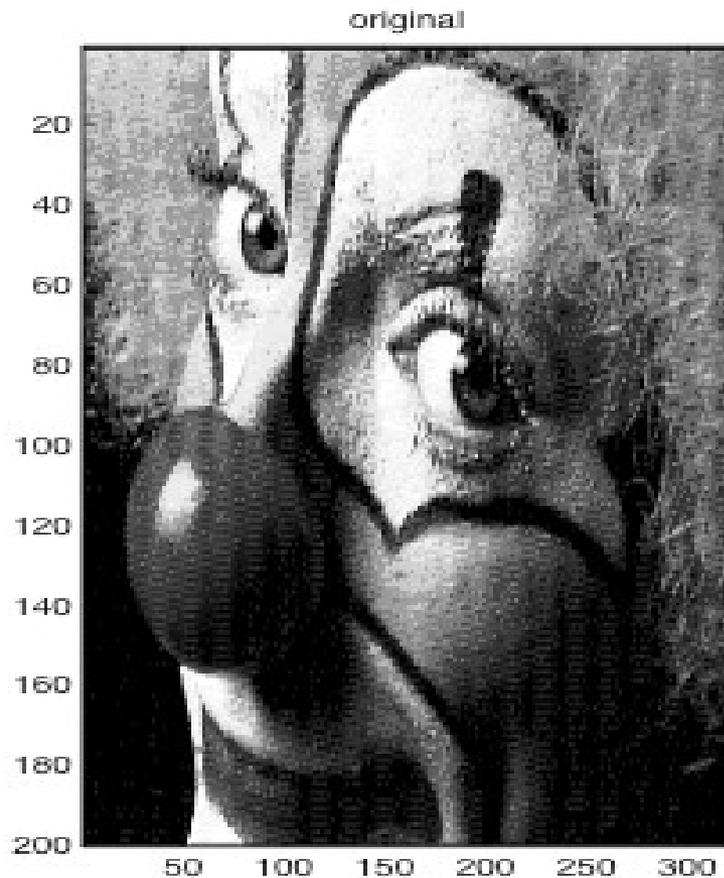
# Filtros estadísticos o No-Lineales

- De la Mediana: No lineal

filtroMediana:  $[[Q0 = \text{mediana}(Pk/k=0..8)]]$

- La mediana es el valor que divide en dos partes iguales un conjunto de valores (ej: en una ventana 3x3 es el 5º valor más alto)
- Filtro altamente efectivo en la eliminación de ruido

# Filtro de la Mediana



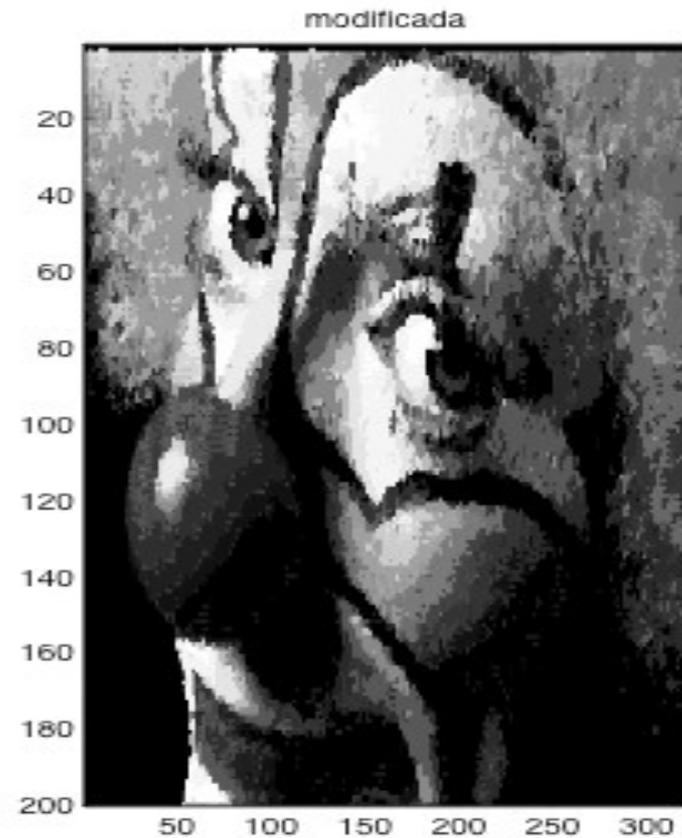
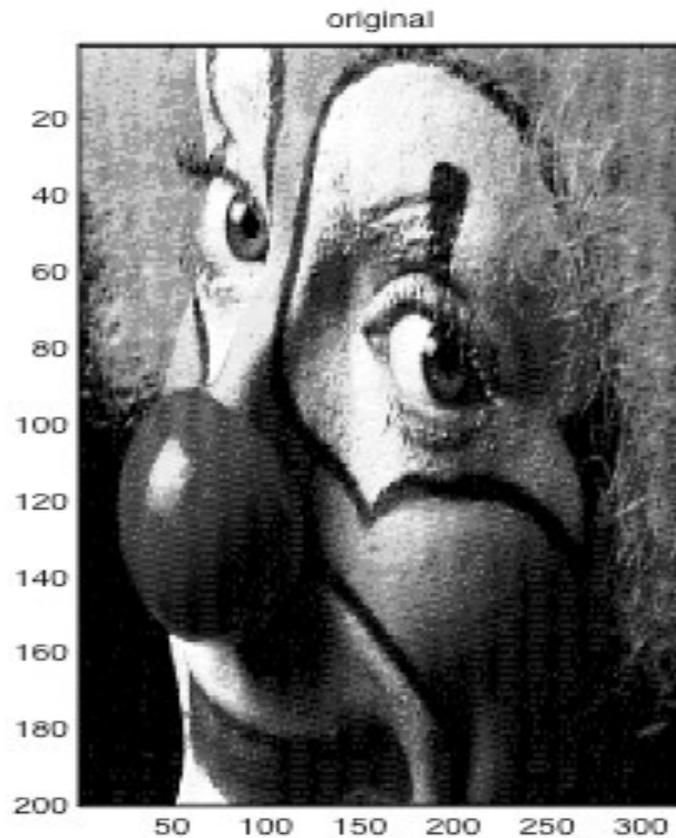
# Filtros estadísticos o No-Lineales

- De la Moda: No lineal

filtroModa:  $[[Q0 = \text{moda}(Pk/k=0..8)]]$

- La moda es el valor que más se repite en una distribución
- Sin embargo, hay distribuciones multimodales, con más de una moda.

# Filtro de la Moda



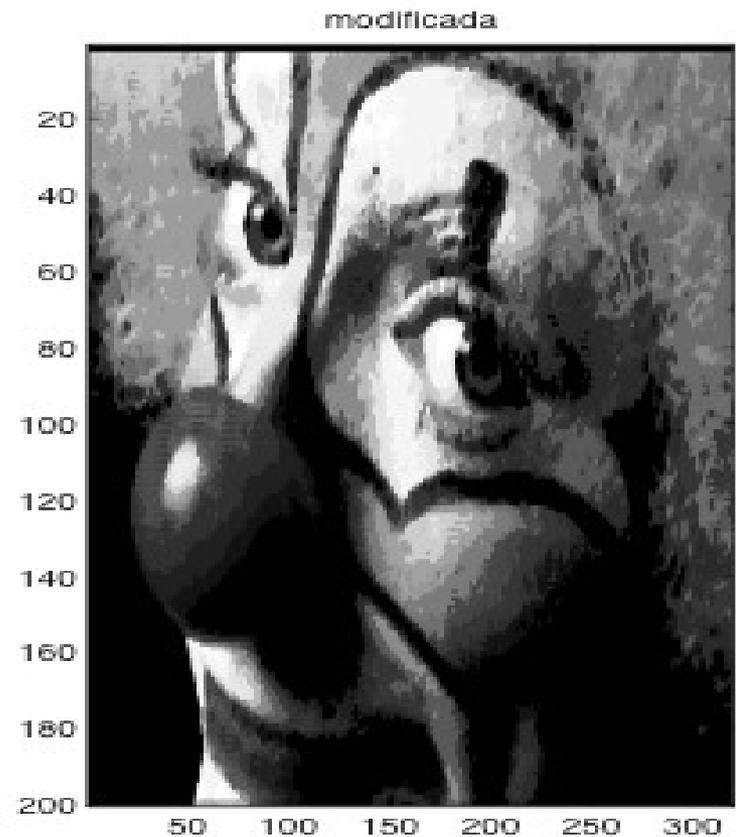
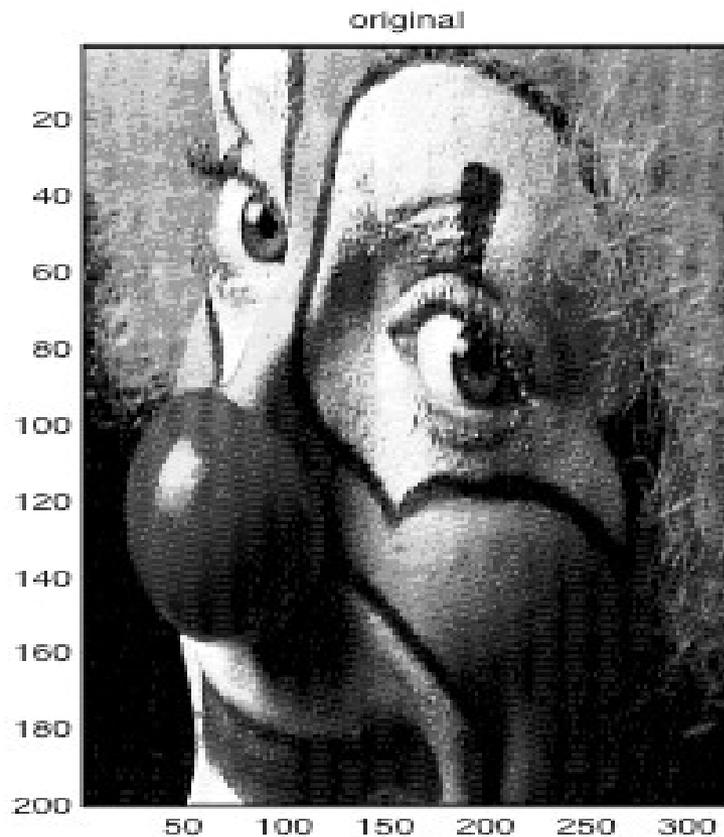
# Filtros estadísticos o No-Lineales

- **De rango ordenado  $n$ : No lineal**
  - Similar al de la mediana, pero en lugar de escoger la mediana, se escoge el  $n$ -ésimo valor de la vecindad

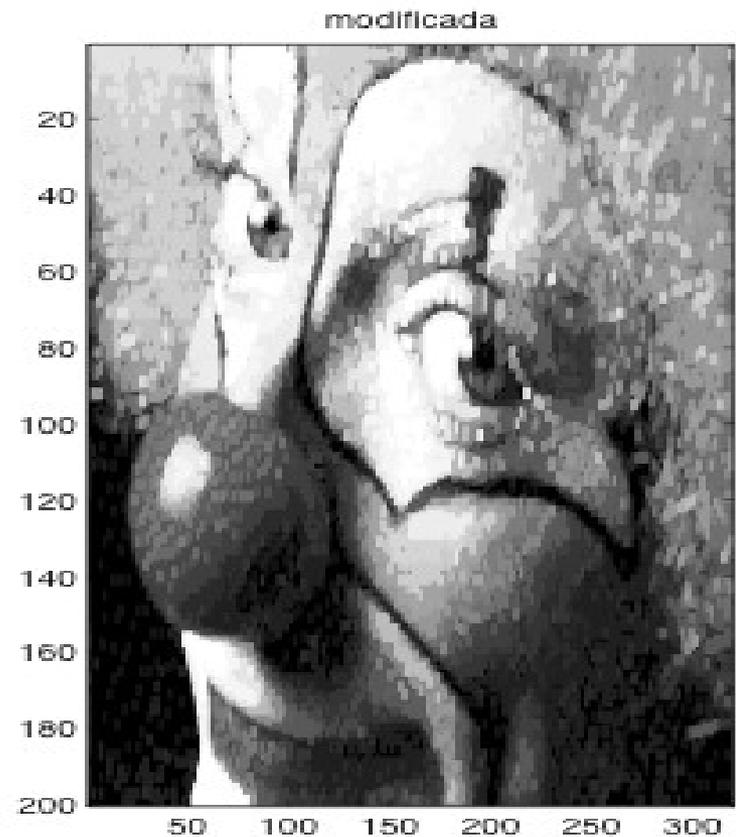
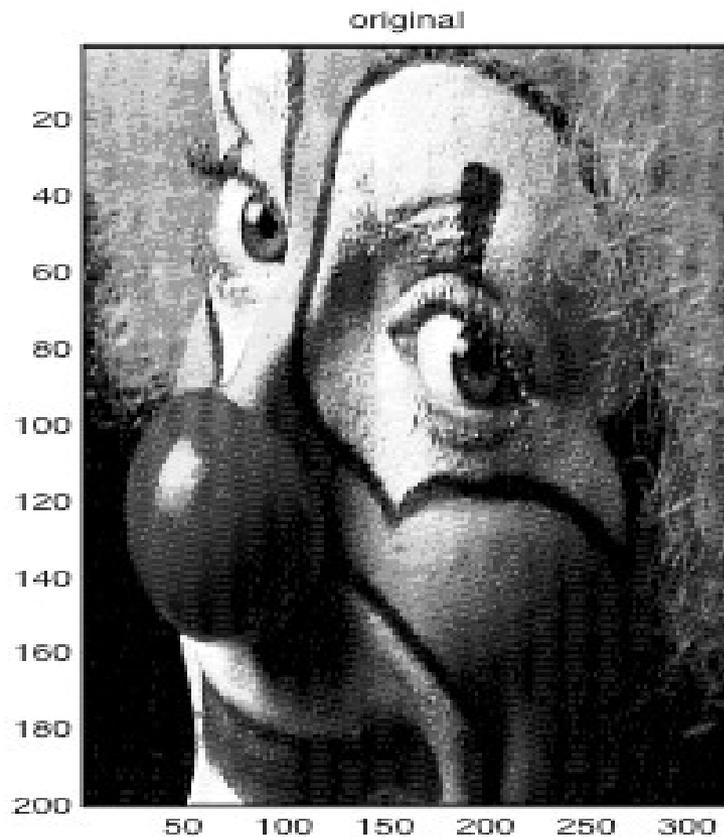
`filtroRangoN(N):[[Q0 = sort(Pk/k=0..8)[n] ]]`

El filtro de la mediana es un caso particular de este.

# Filtro de Rango Ordenado ( $n=3$ )



# Filtro de Rango Ordenado ( $n=9$ )



# Filtros Pasa altos

- **Laplaciano:** Realce del contraste de una imagen

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

4-vecinos

$$h_{LaplaceVar 1} = \begin{bmatrix} -1 & -1 & -1 \\ -1 & 8 & -1 \\ -1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

8-vecinos

La aplicación de un filtro Laplaciano resulta en la aparición de valores negativos en la imagen, que deben ser corregidos (escalado) para su correcta visualización