

## PERCEPCIÓN COMPUTACIONAL

Tema 4: PERCEPCIÓN VISUAL III

**BORDES Y PUNTOS DE INTERÉS** 

**Gonzalo Pajares Martinsanz** 

**Dpt. Ingeniería del Software e Inteligencia Artificial** 

Facultad de Informática.- Universidad Complutense de Madrid





### **EXTRACCIÓN DE BORDES**

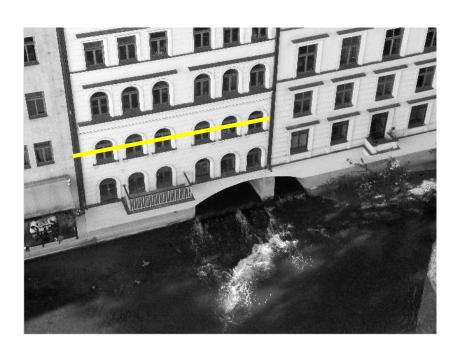


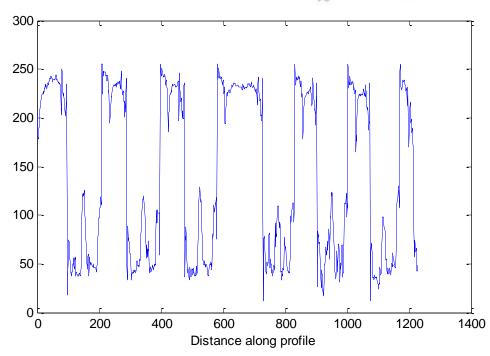
- Primera derivada
- Segunda derivada
- Operadores
- Filtrado de alta frecuencia

### Perfiles de intensidad

#### Perfiles en todas las direcciones

Tema4a.m





Gonzalo Pajares

VISIÓN

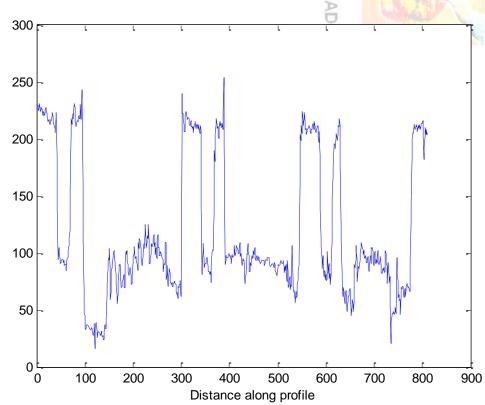
# Perfiles de intensidad

#### Gonzalo Pajares VISIÓN

### Perfiles en todas las direcciones

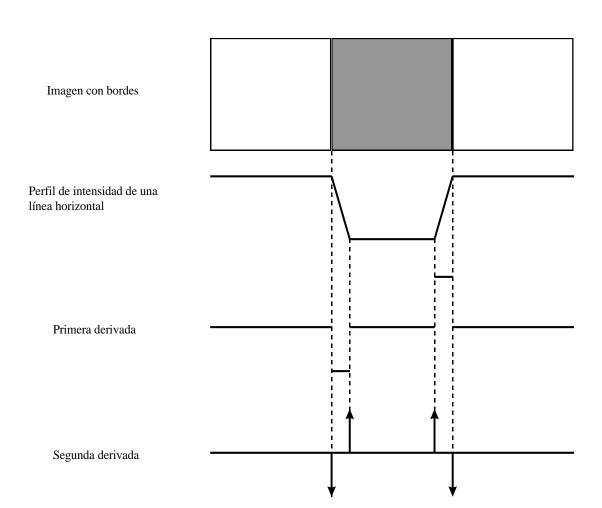
### Tema4a.m







### Primera y segunda derivada



Pajares

VISIÓN

#### Operadores primera derivada: gradiente de una imagen

$$\mathbf{G}[f(x,y)] = \begin{bmatrix} G_x \\ G_y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\partial}{\partial x} f(x,y) \\ \frac{\partial}{\partial y} f(x,y) \end{bmatrix}$$

$$G_x = \frac{f(x + \Delta x) - f(x - \Delta x)}{2\Delta x}$$
  $G_y = \frac{f(y + \Delta y) - f(y - \Delta y)}{2\Delta y}$ 

$$|\mathbf{G}| = \sqrt{G_x^2 + G_y^2};$$
  $\phi(x,y) = \tan^{-1} \frac{G_y}{G_x}$ 



$$g(x,y) = \begin{cases} 1 & si \ G[f(x,y)] > T \\ 0 & si \ G[f(x,y)] \le T \end{cases}$$

#### **Operadores primera derivada: Sobel**

$$\begin{bmatrix} z_1 & z_2 & z_3 \\ z_4 & z_5 & z_6 \\ z_7 & z_8 & z_9 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ -2 & 0 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} -1 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{vmatrix} z_1 & z_2 & z_3 \\ z_4 & z_5 & z_6 \\ z_7 & z_8 & z_0 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} -1 & 0 & 1 \\ -2 & 0 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} -1 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \end{vmatrix} = G_x = (z_3 + 2z_6 + z_9) - (z_1 + 2z_4 + z_7)$$

$$G_y = (z_7 + 2z_8 + z_9) - (z_1 + 2z_2 + z_3)$$

### **Ejemplo**

$$\begin{bmatrix} \circ & 0 & \circ & 8 & \circ & 8 & 8 & 8 \\ \circ & 1 & \bullet & 8 & \circ & 9 & 7 & 6 & 8 \\ \circ & 2 & \circ & 3 & \circ & 4 & 8 & 8 & 8 \\ 2 & 2 & 2 & 2 & 8 & 8 & 8 \\ 2 & 2 & 2 & 2 & 8 & 8 \end{bmatrix}$$

$$G_x = 30 - 4 = 26 \text{ y } G_y = 12 - 24 = -12$$

Utilizando la ecuación previa se obtiene 
$$|\mathbf{G}| = 38$$



Operadores primera derivada: Sobel

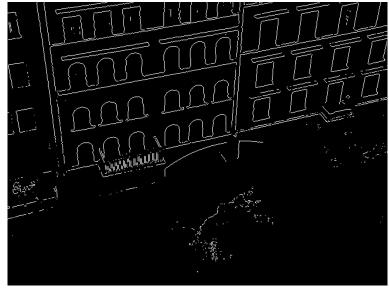
Tema4b.m

Umbral = 0.1



Umbral = 0.2





Pajares

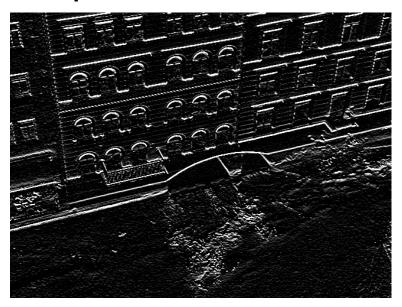
Operadores primera derivada: Sobel

OMPUTADOR

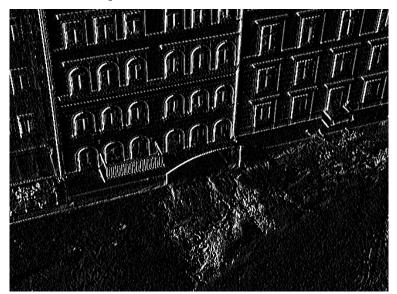
Pajares

Tema4b.m

### **Componentes horizontales**



### **Componentes verticales**



Umbral = 0.1



**Operadores primera derivada: Prewitt** 

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

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



### **Operadores primera derivada: Roberts**

$$f(x-1,y-1) \qquad f(x,y-1) \qquad f(x+1,y-1)$$

$$D_{1} \qquad D_{2} \qquad f(x-1,y) \qquad f(x+1,y)$$

$$f(x-1,y+1) \qquad f(x,y-1) \qquad f(x+1,y+1)$$

$$D_1 = f(x, y) - f(x-1, y-1);$$
  $D_2 = f(x, y-1) - f(x-1, y)$ 

$$R = \sqrt{D_1^2 + D_2^2}; \qquad R = |D_1| + |D_2|$$

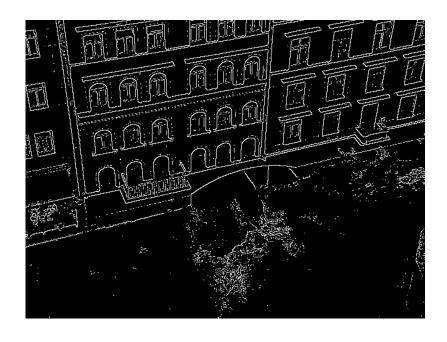
Operadores primera derivada: Prewitt y Roberts

Tema4c.m

**Prewitt** Umbral = 0.1



**Roberts** Umbral = 0.1



Pajares

#### Operadores primera derivada: máscaras de Kirsch

$$k_0 = \begin{bmatrix} -3 & -3 & 5 \\ -3 & 0 & 5 \\ -3 & -3 & 5 \end{bmatrix} k_1 = \begin{bmatrix} -3 & 5 & 5 \\ -3 & 0 & 5 \\ -3 & -3 & -3 \end{bmatrix} k_2 = \begin{bmatrix} 5 & 5 & 5 \\ -3 & 0 & -3 \\ -3 & -3 & -3 \end{bmatrix} k_3 = \begin{bmatrix} 5 & 5 & -3 \\ 5 & 0 & -3 \\ -3 & -3 & -3 \end{bmatrix}$$

$$0^{\circ} \qquad 45^{\circ} \qquad 90^{\circ} \qquad 135^{\circ}$$

$$k_{4} = \begin{bmatrix} 5 & -3 & -3 \\ 5 & 0 & -3 \\ 5 & -3 & -3 \end{bmatrix} k_{5} = \begin{bmatrix} -3 & -3 & -3 \\ 5 & 0 & -3 \\ 5 & 5 & -3 \end{bmatrix} k_{6} = \begin{bmatrix} -3 & -3 & -3 \\ -3 & 0 & -3 \\ 5 & 5 & 5 \end{bmatrix} k_{7} = \begin{bmatrix} -3 & -3 & -3 \\ -3 & 0 & 5 \\ -3 & 5 & 5 \end{bmatrix}$$

$$180^{\circ}$$

$$225^{\circ}$$

$$270^{\circ}$$

$$315^{\circ}$$

 $max \{k_i\}$ 

Gonzalo Pajares

### Operadores primera derivada: máscaras de Robinson

$$r_0 \equiv \begin{vmatrix} -1 & 0 & 1 \\ -2 & 0 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \end{vmatrix}$$

como Kirsch pero con la máscara base dada



#### Operadores primera derivada: extensión

$$Prewitt = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 0 & -1 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 0 & -1 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 0 & -1 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 0 & -1 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 0 & -1 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 0 & -1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$

$$Prewitt \equiv \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 0 & -1 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 0 & -1 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 0 & -1 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 0 & -1 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 0 & -1 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 0 & -1 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 0 & -1 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 0 & -1 & -1 & -1 \end{bmatrix} \quad Sobel \equiv \begin{bmatrix} -1 & -1 & -1 & -2 & -1 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & -2 & -1 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 2 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 2 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 2 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$



#### Algoritmo de Canny

#### 1) Obtención del gradiente (magnitud y ángulo en cada píxel)

La entrada es una imagen / corrompida por ruido.

Sea H un núcleo Gaussiano discreto con media cero y desviación estándar  $\sigma$ 

- a) Suavizar la imagen I con dicho núcleo para obtener una imagen de salida J.
- b) Para cada píxel (i,j) en J obtener la magnitud y módulo del gradiente.

Se obtienen dos imágenes de salida:  $E_m$  de la magnitud del gradiente y  $E_a$  del ángulo del gradiente



### Algoritmo de Canny

### 2) Supresión no máxima al resultado del gradiente

Con  $E_m$  y  $E_a$  como entradas y una nueva imagen  $I_N$  como salida, considerar las cuatro direcciones  $d_1$ ,  $d_2$ ,  $d_3$ ,  $d_4$  identificadas por las orientaciones de  $0^{\circ}$ ,  $45^{\circ}$ ,  $90^{\circ}$  y  $135^{\circ}$ .

Para cada píxel (*i,j*):

- a) Encontrar la dirección  $d_k$  que mejor se aproxima a la dirección  $E_a(i,j)$ .
- b) Si  $E_m(i,j)$  es más pequeño que al menos uno de sus dos vecinos en la dirección  $d_k$ , al píxel (i,j) de  $I_N$  se le asigna el valor 0,  $I_N(i,j)=0$  (supresión); de otro modo  $I_N(i,j)=E_m(i,j)$



### Algoritmo de Canny

3) Histéresis de umbral a la supresión no máxima

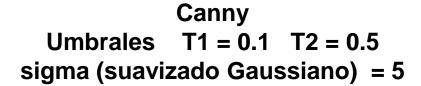
ISION

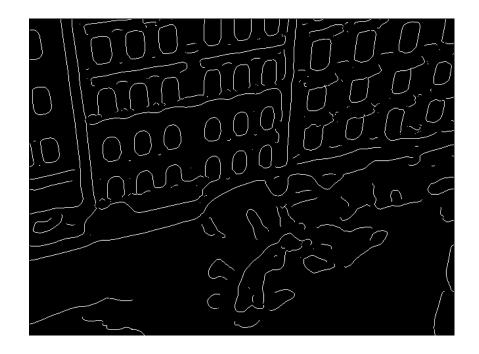
OMPUTADOR

- a) Tomar como entrada  $I_N$ , que es la salida del módulo anterior,  $E_0$  la orientación de los puntos de borde de la imagen y dos umbrales  $t_1$  y  $t_2$ ,  $t_1$  <  $t_2$ .
- b) Para todos los puntos de I<sub>N</sub> y explorando I<sub>N</sub> en un orden fijo:
  - b.1) Localizar el siguiente punto de borde no explorado previamente,  $I_N(i,j)$ , tal que  $I_N(i,j) > t_2$ .
  - b.2) Comenzar a partir de  $I_N(i,j)$ , seguir las cadenas de máximos locales conectados en ambas direcciones perpendiculares a la normal del borde, siempre que  $I_N > t_1$ . Marcar todos los puntos explorados y salvar la lista de todos los puntos en el contorno conectado encontrado.

### Algoritmo de Canny

Tema4d.m







Pajares

#### Operadores segunda derivada: operador laplaciana

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

$$\nabla^2 f = 4z_5 - (z_2 + z_4 + z_6 + z_8)$$

$$\begin{bmatrix} 0 & -1 & 0 \\ -1 & 4 & -1 \\ 0 & -1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & -2 & 1 \\ -2 & 4 & -2 \\ 1 & -2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 & -1 & -1 \\ -1 & 8 & -1 \\ -1 & -1 & -1 \end{bmatrix}$$



### Aproximación de Haralick y Shapiro

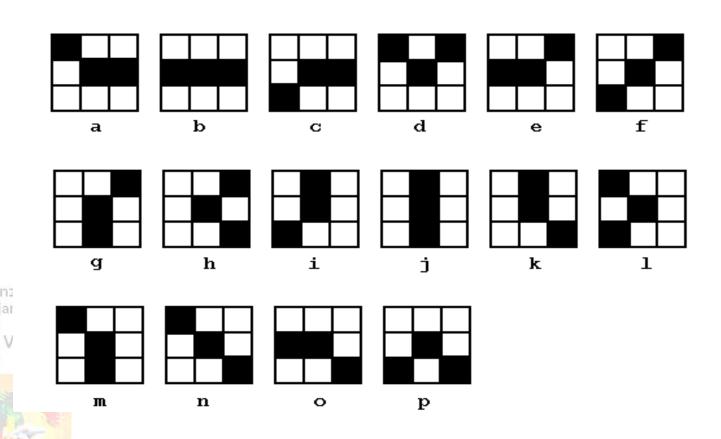
Tras el filtrado,

- Un punto es considerado de borde si es menor que -t y uno de sus ocho vecinos es mayor que t
- •Un punto es considerado de borde si es mayor que *t* y uno de sus ocho vecinos es menor que -*t*

Operadores segunda derivada: operador laplaciana

### Aproximación de Kim y Aggarwal para zero-crossings

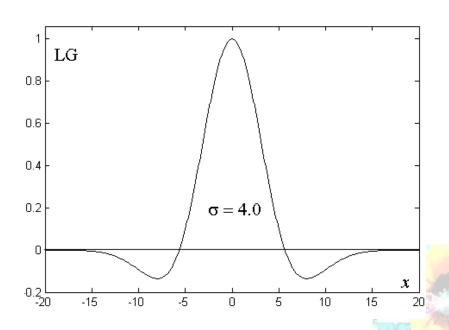
COMPUTADOR

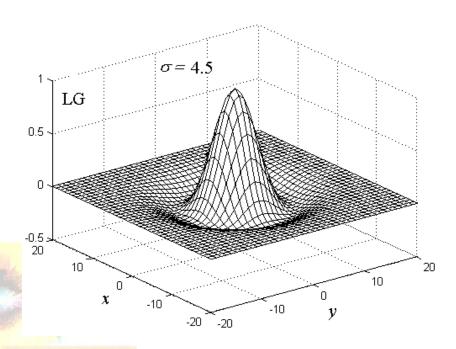


### Operadores segunda derivada: operador Laplaciana de la Gaussiana

$$\nabla^2 G(x, y) = K \left( 2 - \frac{x^2 + y^2}{\sigma^2} \right) e^{-(x^2 + y^2)/2\sigma^2} \qquad G(x, y) = -\frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-(x^2 + y^2)/2\sigma^2}$$

$$G(x, y) = -\frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-(x^2+y^2)/2\sigma^2}$$





### Segunda derivada: resultados

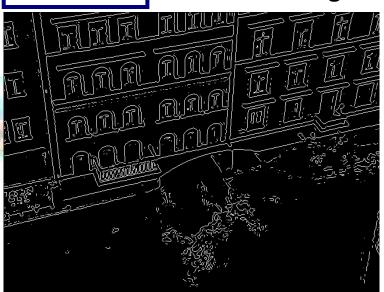
Tema4e.m

Laplaciana t = 150



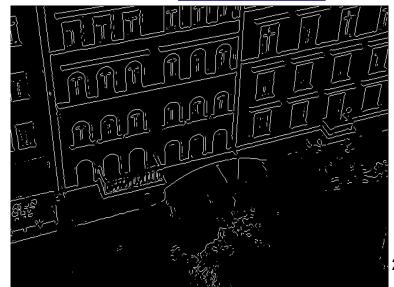
Tema4f.m

**Zero-crossing** 



Tema4g.m

LoG



#### **Curvatura Gaussianas**

$$E = \frac{f_{xx}f_{y}^{2} + f_{yy}f_{x}^{2} - 2f_{xy}f_{x}f_{y}}{(f_{x}^{2} + f_{y}^{2})^{\frac{3}{2}}} \ge U_{1} \qquad K = \frac{f_{xx}f_{yy} - f_{xy}^{2}}{f_{x}^{2} + f_{y}^{2}} \ge U_{2}$$

$$K = \frac{f_{xx}f_{yy} - f_{xy}^{2}}{f_{x}^{2} + f_{y}^{2}} \ge U_{2}$$

$$\frac{\partial}{\partial x} \equiv \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\frac{f}{\partial y} = \begin{bmatrix} -1 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$



$$f_x \equiv \frac{\partial f}{\partial x}$$

$$f_{y} \equiv \frac{\partial f}{\partial y}$$

$$f_{xx} \equiv \frac{\partial}{\partial x} \left( \frac{\partial f}{\partial x} \right)$$

$$f_{x} \equiv \frac{\partial}{\partial x} \qquad f_{y} \equiv \frac{\partial}{\partial y} \qquad f_{xx} \equiv \frac{\partial}{\partial x} \left( \frac{\partial}{\partial x} \right) \qquad f_{yy} \equiv \frac{\partial}{\partial y} \left( \frac{\partial}{\partial y} \right) \qquad f_{xy} \equiv \frac{\partial}{\partial x} \left( \frac{\partial}{\partial y} \right)$$

$$f_{xy} \equiv \frac{\partial}{\partial x} \left( \frac{\partial f}{\partial y} \right)$$

#### Curvatura Gaussianas (Ejercicio\_07\_10.m)

$$U_1 = 1.5$$

$$f_{yy} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 30 & 36 & 18 & 0 \\ 0 & 30 & 36 & 18 & 0 \\ 0 & -30 & -36 & -18 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \qquad f_{xy} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 12 & 24 & 24 & 0 \\ 0 & -12 & -24 & -24 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$f_{xy} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 12 & 24 & 24 & 0 \\ 0 & -12 & -24 & -24 & 0 \\ 0 & -12 & -24 & -24 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$



$$E = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0.00 & 1.36 & 0.85 & 0 \\ 0 & 1.36 & 1.70 & 0.33 & 0 \\ 0 & 0.85 & 0.33 & 0.26 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

#### **Harris**

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \langle f_{x}^{2} \rangle & \langle f_{x} f_{y} \rangle \\ \langle f_{x} f_{y} \rangle & \langle f_{y}^{2} \rangle \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum_{w} f_{x}^{2} & \sum_{w} f_{x} f_{y} \\ \sum_{w} f_{x} f_{y} & \sum_{w} f_{y}^{2} \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \langle R_x^2 + G_x^2 + B_x^2 \rangle & \langle R_x R_y + G_x G_y + B_x B_y \rangle \\ \langle R_x R_y + G_x G_y + B_x B_y \rangle & \langle R_y^2 + G_y^2 + B_y^2 \rangle \end{bmatrix}$$



$$H = \det(A) - kTr(A) \ge U_A$$

### **Harris**

Tema4m.m





