

Universidad de Valladolid

Escuela Técnica Superior de Ingenieros de Telecomunicación



Tema 3: Realce - Filtros de Difusión

Tratamiento Discreto de Señales I



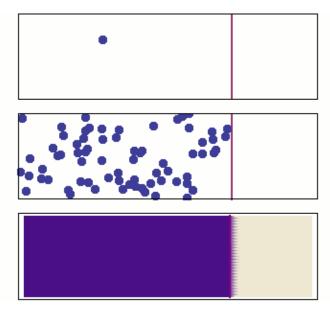
Ecuación de Difusión



- Los procesos de difusión son procesos físicos en los que se equilibran las diferencias de concentración de una especie medible (calor, masa, intensidad de una imagen...) sin crear o destruir dicha especie.
- Este equilibrio se puede describir a través de la primera ley de Fick:

$$F = -D\nabla u$$

- Donde F es el flujo que compensa la variación de la especie u, y D es el llamado "Tensor de Difusión".
- D es una matriz definida positiva que, según sus valores puede definir varios tipos de difusión:
 - 1.- Difusión isótropa
 - 2.- Difusión anisótropa





Ecuación de Difusión



La observación de que la difusión no crea especie sino que sólo la transforma se puede describir a través de la ecuación de continuidad (segunda ley de Fick):

$$\frac{\partial u}{\partial t} = -divF$$

- Cuando hay mucha concentración de especie en un lugar y poca en otro, el flujo apunta en la dirección donde menos especie hay.
- Cuanto mayor sea la variación espacial del flujo, más especie se desplaza en la dirección en la que compensa el flujo.



Ecuación de Difusión



 Si relacionamos la primera y la segunda ley de Fick obtenemos llamada ecuación de difusión o ecuación del calor:

$$\frac{\partial u}{\partial t} = div(D\nabla u)$$

- Esta ecuación aparece en fenómenos físicos como la difusión del calor.
- En el contexto de imagen, podemos entender la "especie" como los niveles de intensidad de la imagen y podemos hacer que se difundan siguiendo este modelo físico para nuestro propósito.



Ecuación de Difusión no homogénea



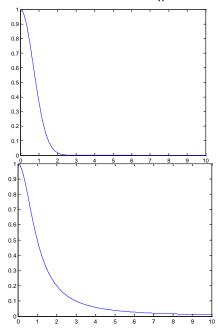
 Cuando hablamos de un coeficiente de difusión c(x,y) que varía con la posición, nos referimos a una ecuación de difusión no homogénea.

$$\frac{\partial u(x, y, t)}{\partial t} = div(c(x, y, t)\nabla u(x, y, t))$$

En el capo de imagen médica se suele emplear una función relacionada con el módulo del gradiente $c(x, y) = f(\|\nabla u(x, y)\|)$

$$c(x, y, t) = \exp(-(\|\nabla u(x, y, t)\|/K)^2)$$

$$c(x, y, t) = \frac{1}{1 + (\|\nabla u(x, y, t) / K\|)^2}$$







Podemos desarrollar la ecuación de difusión no homogénea:

$$\frac{\partial I(x, y, t)}{\partial t} = div(c(x, y, t)\nabla I(x, y, t)) =$$

$$\nabla c(x, y, t) \nabla I(x, y, t) + c(x, y, t) \Delta I(x, y, t)$$

¿Cómo lo implementamos? -> Discretizar Ecuación Diferencial

$$\frac{\partial I(x, y, t)}{\partial t} \approx \frac{I(x, y, t + \Delta t) - I(x, y, t)}{\Delta t}$$





ک کوómo implementamos esto? 🗲 Discretizar Ecuación Diferencial

$$I(x, y, t + \Delta t) \approx I(x, y, t) + \Delta t \frac{\partial I(x, y, t)}{\partial t}$$
$$\approx I_t + \Delta t (\Phi_E - \Phi_W + \Phi_N - \Phi_S)$$

$$\Phi_E = \frac{1}{\Delta x^2} \left[c(x + \frac{\Delta x}{2}, y, t) (I(x + \Delta x, y, t) - I(x, y, t)) \right]$$

$$\frac{1}{\Delta x^2} \left[c(x + \frac{\Delta x}{2}, y, t) (I(x + \Delta x, y, t) - I(x, y, t)) \right]$$

$$\Phi_W = \frac{1}{\Delta x^2} \left[c(x - \frac{\Delta x}{2}, y, t) (I(x, y, t) - I(x - \Delta x, y, t)) \right]$$

$$\Phi_N = \frac{1}{\Delta y^2} \left[c(x, y + \frac{\Delta y}{2}, t) (I(x, y + \Delta y, t) - I(x, y, t)) \right]$$

$$\Phi_S = \frac{1}{\Delta u^2} \left| c(x, y - \frac{\Delta y}{2}, t) (I(x, y, t) - I(x, y - \Delta y, t)) \right|$$





 Como c(x,y,t) es una función del gradiente, debemos calcular la versión discreta del mismo:

P1	P2	Р3
P4	P5	Р6
P7	P8	P9

$$\|\nabla I(x + \frac{\Delta x}{2}, y)\| = \sqrt{\frac{1}{\Delta x^2}(P_6 - P_5)^2 + \frac{1}{\Delta y^2}(\frac{P_9 - P_3}{2})^2}$$

$$\|\nabla I(x - \frac{\Delta x}{2}, y)\| = \sqrt{\frac{1}{\Delta x^2}(P_5 - P_4)^2 + \frac{1}{\Delta y^2}(\frac{P_7 - P_1}{2})^2}$$

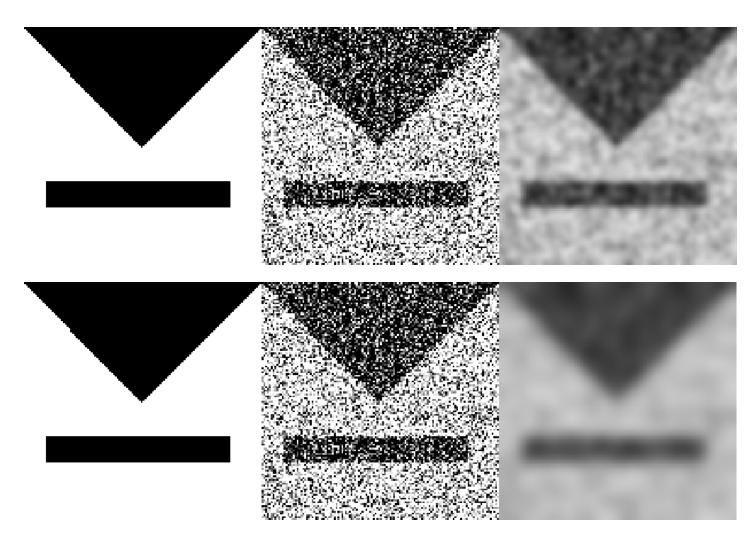
$$\|\nabla I(x, y + \frac{\Delta y}{2})\| = \sqrt{\frac{1}{\Delta x^2}(\frac{P_9 - P_7}{2})^2 + \frac{1}{\Delta y^2}(P_8 - P_5)^2}$$

$$\|\nabla I(x, y - \frac{\Delta y}{2})\| = \sqrt{\frac{1}{\Delta x^2}(\frac{P_3 - P_1}{2})^2 + \frac{1}{\Delta y^2}(P_5 - P_2)^2}$$





Ejemplo:







¿Qué pasa cuando el coeficiente de difusión es una matriz?

$$\frac{\partial u}{\partial t} = div(D\nabla u)$$

- El tensor de difusión describe la difusividad de la especie en cada dirección.
- En imagen se suele determinar el tensor de difusión dependiente de la propia imagen, como se hace con el coeficiente de difusión.

Tensor de Estructura:
$$T = (\nabla I)(\nabla I)^t = \begin{bmatrix} \frac{\partial I}{\partial x} \frac{\partial I}{\partial x} & \frac{\partial I}{\partial x} \frac{\partial I}{\partial y} \\ \frac{\partial I}{\partial y} \frac{\partial I}{\partial x} & \frac{\partial I}{\partial y} \frac{\partial I}{\partial y} \end{bmatrix}$$

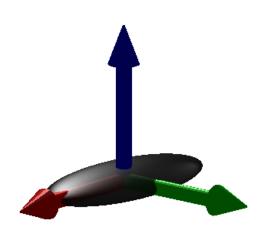




Interpretación del tensor de estructura

$$T = \Sigma D \Sigma^{-1}$$

Elliptical Representation of Structure Tensor



$$D = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{pmatrix}$$

El máximo autovalor está asociado al autovector en la dirección del máximo gradiente.

Existen Varias opciones:

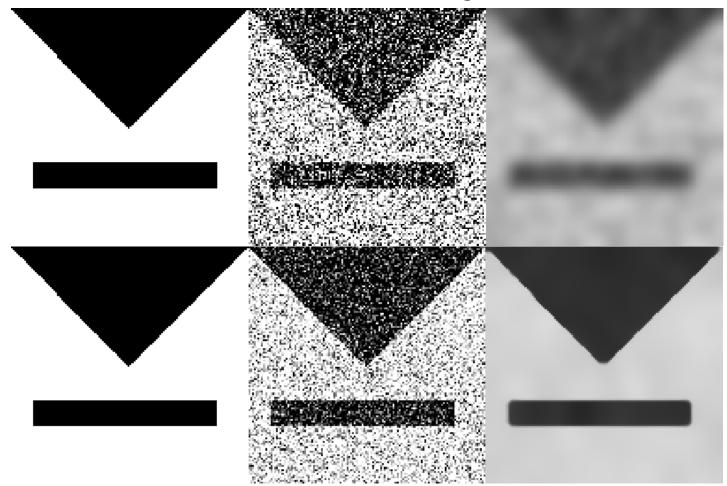
$$\lambda_1 >> \lambda_2$$
 Dirección predominante

$$\lambda_1 pprox \lambda_2$$
 No hay dirección predominante





 Podemos orientar la difusión en la dirección indicada por el tensor de difusión. Donde los autovalores se pueden escoger teniendo en cuenta estimaciones del ruido de la imagen u otras características.







- Problemas de los filtros anisótropos:
 - Según la implementación pueden ser inestables (implementar con precaución).
 - Introducen un sesgo en el filtrado.
 - Hay que definir muy bien las zonas donde no se ha de filtrar. Los coeficientes de difusión en cada dirección han de estar bien definidos.
 - Se debe prevenir la antidifusión (la matriz de difusión ha de ser necesariamente definida positiva).

¿IDEAS PARA MEJORARLOS?