

































Filtros adaptativos

- Wiener adaptativo (Lee)
 - Preserva bordas
 - Atenua ruído de regiões homogêneas

$$\begin{split} &g(x,y) = (1-\alpha).f(x,y) + \alpha.\bar{f}(x,y) \\ &\alpha = \frac{\sigma_{nide}^2}{\sigma_{local}^2} \\ &\text{se borda} \Rightarrow \sigma_{local}^2 \text{ elevado} \Rightarrow \alpha \approx 0 \Rightarrow g(x,y) = f(x,y) \\ &\text{se homogêneo} \Rightarrow \alpha \approx 1 \Rightarrow g(x,y) = \bar{f}(x,y) \end{split}$$







Filtro adaptativo por difusão

- Difusão (ex. no ImageJ)
 - Isotrópica, linear (difusão térmica)
 - Anisotrópica não-linear (Perona & Malik)
 - Anisotrópica direcional



Filtro por difusão anisotrópica

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

$$c(s) = \frac{1}{1 + \left(\frac{s}{\nu}\right)^2}$$

Na qual K é uma referência para o valor do módulo de gradiente Vamos detalhar uma implementação numérica por diferenças finitas de cada parte da equação 17:

$$\frac{\partial I}{\partial t} = \frac{I(x,y,t+1) - I(x,y,t)}{t}$$

$$\nabla I(x, y, t) = \frac{\partial I}{\partial x} \cdot \vec{u}_x + \frac{\partial I}{\partial y} \cdot \vec{u}_y$$

$$\frac{\partial I(x,y,t)}{\partial t} = \frac{I(x+1,y,t) - I(x-1,y,t)}{2}$$

$$\frac{\partial I(x,y,t)}{\partial x} = \frac{I(x,y+1,t) - I(x,y-1,t)}{2}$$

na qual $\, \vec{\mathrm{u}}_{\mathrm{x}} \in \vec{\mathrm{u}}_{\mathrm{y}} \,$ são os vetores unitários dos eixos x e y respectivamente.



$$\sqrt{\left(\frac{\partial I}{\partial x}\right)^2 + \left(\frac{\partial I}{\partial y}\right)^2} = \frac{1}{2}\sqrt{\left(I(x+1,y,t) - I(x-1,y,t)\right)^2 + \left(I(x,y+1,t) - I(x,y-1,t)\right)^2}$$

$$c_d(x,y,t) = c(|\nabla I|) = \frac{1}{1 + \frac{|\nabla I|}{K}^2} = \frac{1}{1 + \left[(I(x+1,y,t) - I(x-1,y,t))^2 + \left(I(x,y+1,t) - I(x,y-1,t)\right)^2\right]/(2R^2)}$$

$$\frac{\partial I}{\partial t} = \operatorname{div}[c(|\nabla I|), \nabla I] =$$

$$= \! \text{div}[a(x,y,t).\, \vec{u}_x + b(x,y,t).\, \vec{u}_y] \! = \! \frac{\partial a(x,y,t)}{\partial x} + \frac{\partial b(x,y,t)}{\partial y} =$$

$$= \frac{1}{2} [a(x+1,y,t) - a(x-1,y,t) + b(x,y+1,t) - b(x,y-1,t)]$$

$$\mathbf{a}(\mathbf{x},\mathbf{y},\mathbf{t}) = c_d(\mathbf{x},\mathbf{y},t). \frac{\partial \mathbf{I}(\mathbf{x},\mathbf{y},t)}{\partial \mathbf{x}} = c_d(\mathbf{x},\mathbf{y},t). \frac{1}{2} [I(\mathbf{x}+1,\mathbf{y},t) - I(\mathbf{x}-1,\mathbf{y},t)] \text{ , donde:}$$

$$\mathbf{a}(\mathbf{x}+1,\mathbf{y},\mathbf{t}) = \frac{1}{2}c_d(x+1,y,t).\left[I(x+2,y,t) - I(x+1,y,t)\right]$$



$$a(x-1,y,t) = \frac{1}{2}c_d(x-1,y,t).\left[I(x,y,t) - I(x-2,y,t)\right]$$

$$\mathbf{b}(\mathbf{x}, \mathbf{y}, \mathbf{t}) = c_d(x, y, t). \frac{\partial I(\mathbf{x}, \mathbf{y}, t)}{\partial y} = c_d(x, y, t). \frac{1}{2} [I(x, y + 1, t) - I(x, y - 1, t)]$$

$$b(x,y+1,t) = \frac{1}{2}c_d(x,y+1,t).[I(x,y+2,t) - I(x,y,t)]$$

$$\mathbf{b}(\mathbf{x},\mathbf{y}-1,t) = \frac{1}{2}c_d(x,y-1,t).\left[I(x,y,t) - I(x,y-2,t)\right]$$

$$\begin{split} 4\frac{\partial l}{\partial t} &= 4\frac{I(x,y,t+1) - I(x,y,t)}{\Delta t} \\ &= c_d(x+1,y,t). \left[I(x+2,y,t) - I(x,y,t) \right] \\ &- c_d(x-1,y,t). \left[I(x,y,t) - I(x-2,y,t) \right] \\ &+ c_d(x,y+1,t). \left[I(x,y+2,t) - I(x,y,t) \right] - c_d(x,y-1,t). \left[I(x,y,t) - I(x,y-2,t) \right] \end{split}$$

EPUSP/PTC-LEB S.Furuie - 23



E o algoritmo com relaxação seria:

$$I(x,y,t+1) = I(x,y)$$

$$=I(x,y,t)$$

$$+\frac{\lambda}{4} \cdot \Delta t \cdot \{c_d(x+1,y,t), [I(x+2,y,t)-I(x,y,t)]\}$$

$$+ c_d(x-1,y,t).[I(x-2,y,t)-I(x,y,t)]$$

$$+ c_d(x, y + 1, t).[I(x, y + 2, t) - I(x, y, t)]$$

 $+ c_d(x, y - 1, t).[I(x, y - 2, t) - I(x, y, t)]$

Na qual:

$$c_d(x,y,t) = \frac{1}{1 + \left[(I(x+1,y,t) - I(x-1,y,t))^2 + \left(I(x,y+1,t) - I(x,y-1,t) \right)^2 \right] / (2K^2)}$$

 $e\ I(x,y,0) = I(x,y)$ (imagem inicial)

EPUSP/PTC-LEB S.Furuie - 24



