Detecção de Bordas

Prof. Jefferson T. Oliva jeffersonoliva@utfpr.edu.br

Processamento de Imagens Engenharia de Computação Departamento Acadêmico de Informática (Dainf) Universidade Tecnológica Federal do Paraná (UTFPR) Campus Pato Branco





This work is licensed under a Creative Commons "Attribution-ShareAlike 4.0 International" license



Sumário

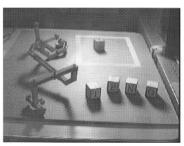
- Tipos de Borda
- Filtros detectores de bordas

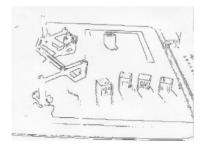
- Detecção de pontos: é a mais simples técnica de detecção.
 Um ponto terá mudança drástica no valor de cinza em relação aos seus vizinhos
- Detecção de linhas: é o processo mais complexo, pois é necessário achar os pixeis que são semelhantes e testá-los para verificar se são parte de uma linha comum
- Detecção de bordas
 - É uma das técnicas básicas utilizadas pela visão humana no reconhecimento de objetos
 - É o processo de localização e realce dos pixeis de borda, aumentando o contraste entre a borda e o fundo
 - verifica a variação dos valores de luminosidade de uma imagem

- O que é uma borda?
 - Variações de intensidade complexas que ocorrem em uma região são geralmente chamadas de textura
 - Bordas são definidas como picos da magnitude do gradiente, ou seja, são que ocorrem ao longo de curvas baseadas nos valores do gradiente da imagem
 - As bordas são regiões da imagem onde ocorre uma mudança de intensidade em um certo intervalo do espaço, em uma certa direção
 - Isto corresponde a regiões de alta derivada espacial, que contém alta frequência espacial

- Edges (arestas/bordas): pixeis nos quais há uma mudança brusca na intensidade
- Boundary (contorno): linha fechada formada pelas bordas de um objeto

- O que causa mudanças na intensidade?
 - Eventos geométricos: Descontinuidades no contorno ou orientação da superfície e/ou cor da superfície e textura
 - Eventos não geométricos: mudança de iluminação, luz especular e sombras





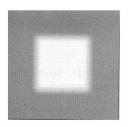
Sumário

Tipos de Borda

- Degrau (step)
- Rampa (ramp)
- Platô (ridge)
- Telhado (roof)

 Borda degrau: a mudança de intensidade não é instantânea, mas ocorre em uma distância finita



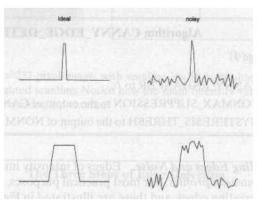


 Borda rampa: a intensidade muda abruptamente de um valor (de um lado) para um outro valor (para o lado oposto da descontinuidade)

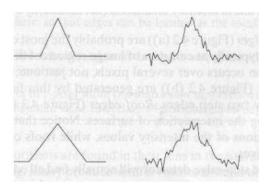




 Borda platô: mudança abrupta de intensidade, voltando ao ponto de partida após curta distância (geralmente causada por linhas na imagem)



 Borda telhado: ocorre quando a mudança de intensidade não é instantânea, ocorrendo numa distância finita (geralmente causada pela intersecção de duas superfícies)



Sumário

- Realçam detalhes, produzindo uma "agudização" ("sharpening") da imagem, isto é, as transições entre regiões diferentes tornam-se mais nítidas
- Esses filtros podem ser usados para realçar certas características presentes na imagem, tais como bordas, linhas curvas ou manchas, mas enfatizam o ruído existente na imagem
- Principais etapas na detecção de bordas:
 - Suavização: eliminação/amenização de ruídos
 - Agudização (enhancement): realce da qualidade das bordas na imagem
 - Detecção: determinação de quais bordas devem ser descartadas (possíveis ruídos) e quais devem ser mantidas
 - Localização: determinação do local exato das bordas

- Operadores para detecção de borda
 - Desde que uma borda é definida por uma mudança no nível de cinza, quando ocorre uma descontinuidade na intensidade, ou quando o gradiente da imagem tem uma variação abrupta, um operador que é sensível a estas mudanças operará como um detector de bordas
 - Um operador de derivada faz exatamente esta função
 - Uma interpretação de uma derivada seria a taxa de mudança de uma função, e a taxa de mudança dos níveis de cinza em uma imagem é maior perto das bordas e menor em áreas constantes

Dos filtros derivativos, o mais comum é o gradiente

$$\nabla |f(x,y)| = \left[\left(\frac{\partial f(x,y)}{\partial x} \right)^2 + \left(\frac{\partial f(x,y)}{\partial y} \right)^2 \right]^{1/2}$$

- Filtro derivativo de primeira ordem
 - Produzem bordas mais espessas
 - A magnitude da resposta é menor, pois é menos agressiva na hora de facilitar as mudanças bruscas
- Filtro derivativo de primeira ordem
 - Realçam mais os detalhes (incluindo ruídos!)
 - Nas rampas ou degraus, apresenta sinais opostos (efeito borda dupla)
 - Sinal pode ser usado para determinar se uma borda é uma transição de claro p/ escuro (derivada negativa) ou escuro/claro (derivada positiva)

- Operadores de primeira ordem
 - Roberts
 - Sobel
 - Prewitt
 - Canny
 - Robinson
 - entre outros

- Filtros derivativos
 - Consideremos uma região da imagem dada por:

z_1	<i>z</i> ₂	<i>Z</i> 3
<i>Z</i> 4	<i>Z</i> 5	<i>z</i> ₆
<i>Z</i> 7	<i>Z</i> ₈	<i>Z</i> 9

 Uma aproximação da magnitude do gradiente pode ser realizada da seguinte forma

$$\nabla |f(x,y)| \approx [(z_5-z_8)^2+(z_5-z_6)^2]^{1/2}$$

- Filtros derivativos
 - Que pode ser implementada convoluindo-se a imagem com as seguintes máscaras

$$h_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

$$h_2 = \begin{bmatrix} 1 & -1 \end{bmatrix}$$

$$\nabla |f(x,y)| \approx = \left[(f*h_1)^2 + (f*h_2)^2 \right]^{1/2}$$

- Detector de bordas de Roberts
 - Alternativamente a magnitude do gradiente pode ser aproximada por:

z_1 z_2 z_3			
	z_1	<i>z</i> ₂	<i>z</i> ₃
Z ₄ Z ₅ Z ₆	<i>Z</i> 4	<i>Z</i> 5	<i>Z</i> 6
Z ₇ Z ₈ Z ₉	<i>Z</i> ₇	<i>z</i> ₈	<i>Z</i> 9

 Uma aproximação da magnitude do gradiente pode ser realizada da seguinte forma

$$\nabla |f(x,y)| \approx [(z_5-z_9)^2+(z_6-z_8)^2]^{1/2}$$

- Detector de bordas de Roberts
 - Que pode ser implementada convoluindo-se a imagem com as seguintes máscaras

$$h_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix}$$

$$h_2 = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\nabla |f(x,y)| \approx = \left[(f*h_1)^2 + (f*h_2)^2 \right]^{1/2}$$

 Essa operação é conhecida como operador gradiente-cruzado de Roberts ou detector de bordas de Roberts

- Detector de bordas de Prewitt
 - Alternativamente a magnitude do gradiente pode ser aproximada por:

$$\begin{array}{c|cccc} z_1 & z_2 & z_3 \\ \hline z_4 & z_5 & z_6 \\ \hline z_7 & z_8 & z_9 \\ \hline \end{array}$$

 Uma aproximação da magnitude do gradiente pode ser realizada da seguinte forma

$$\nabla |f(x,y)| \approx [((z_7 + z_8 + z_9) - (z_1 + z_2 + z_3))^2 + ((z_3 + z_6 + z_9) - (z_1 + z_4 + z_7))^2]^{1/2}$$

- Detector de bordas de Prewitt
 - Que pode ser implementada convoluindo-se a imagem com as seguintes máscaras

$$h_1 = \begin{bmatrix} -1 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$h_2 = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\nabla |f(x,y)| \approx = \left[(f * h_1)^2 + (f * h_2)^2 \right]^{1/2}$$

 Essas máscaras são conhecidas como operador de Prewitt ou detector de Bordas Prewitt

- Detector de bordas de Sobel
 - Alternativamente a magnitude do gradiente pode ser aproximada por:

Z	L	z_2	<i>Z</i> 3
Z	1	<i>Z</i> 5	<i>Z</i> 6
Z-	7	<i>z</i> ₈	<i>Z</i> 9

 Uma aproximação da magnitude do gradiente pode ser realizada da seguinte forma:

$$\nabla |f(x,y)| \approx [((z_7 + 2*z_8 + z_9) - (z_1 + 2*z_2 + z_3))^2 + ((z_3 + z_6 + z_9) - (z_1 + 2*z_4 + z_7))^2]^{1/2}$$

- Detector de bordas de Sobel
 - Que pode ser implementada convoluindo-se a imagem com as seguintes máscaras

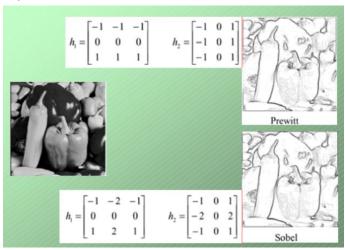
$$h_1 = \begin{bmatrix} -1 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$h_2 = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ -2 & 0 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\nabla |f(x, y)| \approx = \left[(f * h_1)^2 + (f * h_2)^2 \right]^{1/2}$$

 Essas máscaras são conhecidas como operador de Sobel ou detector de Bordas Sobel

Exemplo



- Detector de bordas de Robinson
 - Utiliza 8 máscaras no total

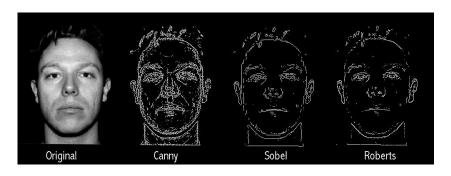
$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ -1 & -2 & -1 \end{bmatrix} \qquad \begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & -1 \\ 0 & -1 & -2 \end{bmatrix}$$

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

- As outras quatro são simplesmente negações das quatro acima
- A magnitude do gradiente é o valor máximo obtido ao aplicar todas as 8 máscaras ao pixel vizinho
- Esse algoritmo aumenta a precisão, mas requer mais computação do que Roberts e Sobel, devido ao tamanho das máscaras

- Detector de bordas Canny
 - Na criação do algoritmo de Canny, definiu-se um conjunto de requisitos que um detector de bordas deveria satisfazer
 - Taxa de erro: o detector de bordas deveria detectar e achar somente bordas, nenhuma borda deveria faltar
 - Localização: a distância entre os pixeis de borda encontradas pelo detector de bordas e a borda atual deveriam ser o menor possível
 - Resposta: o detector de bordas não deveria identificar múltiplos pixeis de borda onde somente exista um único pixel

Detector de bordas Canny



https://pt.stackoverflow.com/questions/328934/python-e-opencv-adicionar-pontos-e-houghline

- Detectores de 2ª ordem Laplaciano
 - Máscara

$$\left[\begin{array}{ccc} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 4 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{array}\right]$$

- É um operador isotrópico (não diferencia direções)
- Fácil de implementar (basta uma máscara)
- Não dá informação sobre a direção da borda
- Mais sensível ao ruído

ullet Detectores de $2^{\underline{a}}$ ordem - Laplaciano





Referências I



Python para desenvolvedores.

Novatec, 2017.



The openCV library.

Dr. Dobb's Journal: Software Tools for the Professional Programmer, v. 25, n. 11, p. 120-123, 2000.

Foley, J. D., Van, F. D., Van Dam, A., Feiner, S. K., Hughes, J. F., e Hughes, J.

Computer Graphics: Principles and Practice.

Addison-Wesley, 1996.

Gonzalez, Rafael C., e Richard E. Woods. Processamento de imagens digitais. Editora Blucher. 2000.

Referências II



Oliveira, M. M.

Notas de aula – Fundamentos de Processamento de Imagens. Porto Alegre, 2010.

Disponível em: http://www.inf.ufrgs.br/~oliveira/Cursos/INF01046/INF01046_descricao_2010_2.html. Acesso em: 10/12/2021.



Villán, A. F.
Mastering OpenCV 4 with Python.
Packt Publishing, 2019.

Wiggers, K. L.

Notas de aula – Processamento de Imagens: detectores de bordas. Pato Branco, PR, 2024.