## Lista 1 - Processamento Digital de Imagens

Pedro Victor Andrade Alves Matrícula: 20190001079

Jaderson de Oliveira Barreto

Matrícula: 20190152921

1) Como o Rafael C.Gonzalez diz em seu livro, a imagem pode ser caracterizada através de 2 componentes: iluminação (i(x, y))ne reflectância (r(x, y)).

Quando vamos obter uma imagem temos que prestar atenção na reflectância dos materiais/objetos que estão na cena, pois dependendo do valor de reflectância do material, a captação do mesmo na cena vai ficar comprometida, segundo a equação 2.3-4 do livre de PDI, esse valor varia entre 0 e 1, sendo 0 absorção total e 1 reflectância total. Além disso o valor de iluminação que incide sobre o objeto é muito importante, locais com pouca iluminação na cena vai prejudicar a captação da imagem, os valores de iluminação podem variar de 0 até infinito.

Algo indesejado que temos em uma imagem é o ruído, geralmente aparece em regiões mais escuras da imagem, onde ela mascara os menores níveis reais de intensidade detectável, a forma para solução desse problema é através da adição de um conjunto de imagens ruidosas  $\{g(x, y)\}$ , o exemplo 2.5 do livro de Gonzales trata bem sobre isso.

- 3) a) Uma forma que pensei foi baseada na dica do professor no vídeo aula de Labeling, verificar se o pixel vizinho a borda (a primeira e última linha da imagem e a primeira e última coluna da imagem) é branco, se for, verificar se seus vizinhos horizontais e verticais também são brancos, se forem também faz a remoção deles colocando 0 de tom, assim você remove todo o objeto que está na borda. A fórmula para saber seus vizinhos pode ser vista no tópico 2.5.1 do livro de Gonzalez.
- **b)** Uma forma que pensei foi percorrer todos os pixels da imagem verificando se aquele pixel tem um tom de 255 (branco), caso tenha, verifica os pixels vizinhos, caso eles sejam brancos também, podemos então contabilizar como um objeto.
- **c)** A única forma que pensei foi a partir de um pixel de coordenada (x, y), os vizinhos horizontais calcularem as distâncias entre si, com elas temos a distância total horizontal, depois os vizinhos verticais calcularem as distâncias entre si para termos a distância vertical total, com esses dois valores basta multiplicar um pelo outro para obter a área do objeto. Acredito que esta técnica não serviria para qualquer caso.
- d) A forma mais simples de classificar os objetos é através do número de vértices de cada um deles. Eu sei que um quadrado tem 4 vértices, um triângulo tem 3 vértices e o círculo a gente pode identificar ele através do diâmetro, já que um

círculo o diâmetro tem o mesmo tamanho em cada direção.

**e)** A forma que pensei é percorrer todos os pixels da imagem verificando se aquele pixel tem um tom de 255 (branco), caso tenha, verifica os pixels vizinhos, caso eles sejam brancos também, nós podemos classificar aquele endereço de pixel como sendo a posição do objeto na cena.

5) a)

MxN = 8x8 = 64

**b)** Utilizando a função de distribuição acumulada (cdf - cumulative distribution function), temos:

$$s0 = p(r=0) = 0.05$$
  
 $s1 = s0 + p(r=1) = 0.08$   
 $s2 = s1 + p(r=2) = 0.19$   
 $s3 = s2 + p(r=3) = 0.21$   
 $s4 = s3 + p(r=4) = 0.21$   
 $s5 = s4 + p(r=5) = 0.31$ 

$$s6 = s5 + p(r=6) = 0.50$$
  
 $s7 = s6 + p(r=7) = 0.83$   
 $s8 = s7 + p(r=8) = 0.96$ 

s9 = s8 + p(r=9) = 1.02

Obs: o valor final deu diferente de 1 por causa dos arredondamentos feitos.

- **c)** Acredito que sim, pois a melhor distribuição de pixels ao longo da escala de cinza, mesmo não sendo tão significativa, vai ajudar a realçar detalhes antes não vistos na imagem original.
- **7)** Uma maneira de detectar retas orientadas em uma faixa de direção seria utilizando máscaras, seguindo a lógica do exemplo 10.3 do livro de Gonzalez. Existiriam diversas máscaras para detecção de linhas baseadas na faixa de ângulos que foi disponibilizada pelo usuário.
- 9) Uma maneira seria utilizar 'Segmentação', porque a segmentação tem como função o processo de dividir uma imagem em regiões distintas, e os algoritmos de segmentação são geralmente baseados na busca pelas descontinuidades dos níveis de cinza (utilizado por exemplo para detecção de bordas) e similaridades dos níveis de cinza (utilizado para encontrar regiões). Logo para a remoção de bolhas que estão na borda poderia ser usada a proposta que foi feita na questão 3 e para a remoção das bolhas que não estão isoladas poderia ser usada alguma técnica de segmentação para encontrar todas as regiões. Aquelas regiões onde o tamanho é maior que o de uma bolha isolada seriam removidas, assim ficaria na imagem apenas as bolhas isoladas e que não tocam a borda.

## 11)

- 1:Máximo acima de limiar 3.7
- 8: Equalização
- 2: Laplaciano
- 4: Filtro da média
- 6: Filtro da mediana
- 7: Detector de bordas de sobel

- 3: Filtro aguçamento
- 5: Transformação de brilho

## 13)

$$MxN = 80 \times 80 = 6400$$

a)

$$p(r=0) = 3200 / 6400 = 0.5$$

$$p(r=1) = 3200 / 6400 = 0.5$$

b)

$$p(r=0) = 3200 / 6400 = 0.5$$

$$p(r=1) = 3200 / 6400 = 0.5$$

Seria o mesmo sim para ambos os casos, pois o filtro iria pegar a média dos pixels da vizinhança, então para esses dois casos não faria diferença diante da maneira de distribuição dos tons de cinza nas imagens.

Filtragem inpacial post comvolução:

Los A méncosa i infilhada (notaciomada em 180°), dus loca-se a máncosa nouse a imagem e cálcula-se a soma don produtos em coda local.

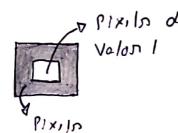
0	0	0	0	0	C	0	c	0
0	0	0	0	0	0	6	C	0
0	0	1	-1	0	1	-1	0	0
0	0	1	-1	0	١	-1	0	0
0	0	1	-1	0	1	-1	Ó	0
0	0	1	-1	0	1	-1	0	0
0	0	1	-1	0	1	-1	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	c	0

	1 ~	) <i>-</i>	. ~	×	, .<	.   ~		1-	1-	_
	×	1	1	0	0	0	-1	-	*	
	K	2	2	Ó	0	0	-2	-2	×	
	¥	3	3	0	0	0	-3	-3	×	
=1>	*	3	3	0	0	0	-3	-3	¥	]
	N/E	3	3	0	0	0	-3	-3	k	
	*	2	2	Ø	0	0	-2	-2	*	
	*	1	J	0	0	0	-1	-1	2	Ì
ļ	×	*	*	म्ब	×	×	*	K	*	

				_	_			_	$\overline{}$
	0	0	0	C				1	
	0	0	0	0	0	C	5		
	0	0	1	-1	0	1			
1	0	0	1	-1	0	,			
	0	0	1	-1	0	1	T		
	0	0	1	-1	0	1	Γ		
	0	0	1	-1	0	1			
	0	0	0	0	6	0			
	0	0	0	0	0	0			

Risultado da comvolução da moscosa (4)

f)



de valos

0

Upradorus de Sobil

@ Enboçan a compo vitarial da gradiente da imagem acima:

$$|V| = \sqrt{x^2 + y^2}$$

$$G = \sqrt{G_x^2 + G_y^2}$$
Assumemode:

Assumemode:

Assumemode:

$$G_{y} = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ -2 & 0 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix} * A$$

$$\int \frac{A6}{A6} + \frac{A6}{A6} = (A'X) \forall A$$

$$G \times = \frac{9 \times}{9 \times}$$

de diegituiti 
$$ext{exp} = \frac{9 \text{ A}}{9 \text{ We getting}}$$

$$G_{X} = \begin{bmatrix} -1 - 2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \end{bmatrix} * A$$

$$\nabla_A (x,y) = Gxi + GyJ$$

Ema operação de noman on em com pomente a snotheton dan com pomente a juda a diminimento, a juda a diminimento, en tonço com puta cional.

@ Us outto obsorvem as come ma luz branca e suflitem. A luz que chique aus othor humanos i o: sucremada pora a rutima, que tem cilulos chama-das comes e bostomites. Us. comes sucombicem as comes sucombicem.

A luz de sol pessul a conactivintica de vásias como . i i demomismeda luz branca. Quemde soni tipo de luz imelde soure en outitor de absorvem soma determinada con i terma positivo so o o lho huma mo identificós-la.

© Imagum digitain não representação & bid:marriomais unondo mémeros semános Codificados, que
permitem transfirência, empressão, armazamamento ou
atí mesmo reprodução. O dois principals tipas são
raster, vitard. Roster; mois usado em monitores.

L Vitard em impresação.

O υπ trûn atrubuten não: tem, naturação i lum; monida.

8° câmura groyacoh
Semasa de simima quelidade
La alta anacistibilidade a anódo
castara quadran aseman em tono de cinga

É micinarios officar olguma tícnica de PDI para milhonara as imageno de qualidade reum.

-D como supolvis?

-D Brion en centingen suralnger;

- Posa susciwi uni problema i recomáre aplicas as itapas de PDI ponturosus a aquesição, como e em que são: milhosomento e ilteros come comtros te e brilho. Na de si alteros cosacterinticos como comtros te e brilho. Na filtrogam sina intermente unas o filtro da midiamo, posque de i bom ma atenuoção de suidas em imagens. Tambim podava sus unodo outro filtros para boixa (filtros de suavização), como: filtros de midia.
- 10° I magenos em tonos de cinga:
  - ( con sixila son runnem to don pon I byti (8 bites)
  - · Us Valosus vossom ma falka [0,255]
  - © Zuran todan on bita memos sigmiticativas de cada pixll
    a obsissor o stito mo histograma da imagem.
  - 1 Zinon an bita moin significativos i obrusvos o itito.
- As zeros on bit memon nigmiticativos de cada fixil, as valos delos deminem em 1. U bit a new zerodo, men cono, i o moin a direita as valos maximo onto esa 255 e poso e a nes 254. U esta mo hintograma i ema. Piquema deminerção em cada valos do grático.
- Do bit man significative j' e man a inquirda

  a a znan cada um, as pixlis aprinintom uma

  nous peção de 128 me valori. Amtir o valori máximo
  de cada pixil ira 255 i com una oltinação pomou
  a sin 127. O itilto mo histograma j' uma dimimurção
  amda mousi qui a da quistão ontirori nos valoris do
  grático.

(4°) 5 metração de imagemo para deteção de defitos.

Des comdições devivorm sur comsiderodos posa que uni processo funcione bem?

Inicialments voi sur moussino successor 12 com

Sunton di imagens. Ima fem identificam as fiços

ma comolçõe iolid. No sugendo momento frucisa-su

centificas que a imagem a sur subtraida fila ima

gem de opois está em com qualidade sur preser

identificos os outolhes. Coso a imagem estifa com

identificos os outolhes. Coso a imagem estifa com

milhosamento i filtragem antes de inicios a

subtração.

 $\Pi_1, \Pi_2, \Pi_3$  então ma faixa [0, 255]  $\Pi_2 \leq \Pi_3 \leq \Pi_1$ 



a Disimbor & Notograme: B Equalizar o Notograma:

© Disimhosi σ 11 💈

, 1

- A mudança de comptaente me retêngulo 128 \( \times \) A mudança de comptaente me retêngulo 128 \( \times \) \
- (5°) @ Filtro monarella di della della di della
  - 1 Fitno Pama-alta
  - C Filtno poma-alta
  - @ Filtno Pana-alta