

BRUNO BAPTISTA GUERRA

Vitória 2021/1 Earte

Lista 2 PDI:

1) Faça uma rotina que converta RGB-HSI e outra de HSI-RGB. Depois, usando essas transformações, substitua, automaticamente, a cor das laranjas para verde na imagem oranges.jpg. Discuta a sua solução.

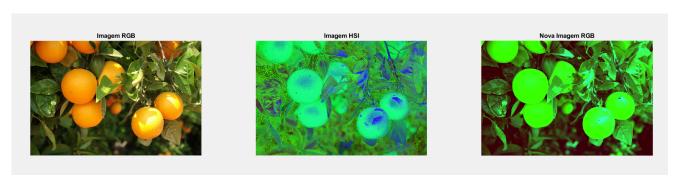


Figura 1: (a) Imagem original. (b) Imagem transformada em HSI. (c) Imagem com HSI modificado das laranjas.

A solução utilizada nessa questão foi implementar um algoritmo que convertesse RGB-HSI e em seguida HSI-RGB, assim, obtivemos a imagem original das laranjas da figura original sendo descrita pelas matrizes H, S e I.

A partir da matriz H obtida, alteramos ao retornar para RGB de forma que na região RG em que (H(x,y) < 0.2) recebessem um valor similar ao observado nas folhas da laranjeira, e com isso, ao obter novamente as componentes RGB, resulta na nova imagem RGB vista na parte da direita da Figura 1 acima.

2) Realize a equalização de histograma na figura baixo_contraste.jpg. Mostre os resultados e comente a sua solução.

A partir da imagem com baixo contraste, encontramos o histograma de sua intensidade como podemos ver no *subplot* ao lado. Em seguida, aplicamos uma função de transferência que aplica no histograma acumulado e faz um mapeamento em números inteiros que variam de 0 até 255. Nessa função, calculamos a probabilidade acumulada e dividimos pelo número total de *pixels*.

O histograma equalizado é mostrado na parte inferior direita da Figura 2, onde é possível observar que conseguimos obter uma imagem com melhor contraste de cores.

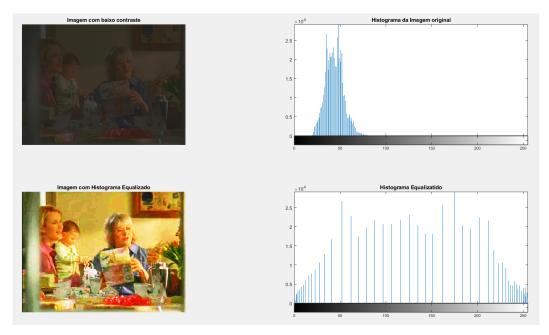


Figura 2: Imagens e Histogramas obtidos.

3) Aplique Sobel na imagem Fig10.10(a).jpg para obter as bordas. Use um limiar adequado. Talvez haja a necessidade de suavizar a imagem.

A Figura X a seguir apresenta os resultados obtidos da aplicação do filtro de Sobel na imagem "Fig10.10(a).jpg". Utilizamos um filtro de média 3x3 para suavização da imagem.

O gradiente G_x foi calculado utilizando a seguinte máscara para direção x:

$$G_x = [-12 - 1; 000; 121]$$

Já para direção y, o gradiente $G_{\mbox{\tiny y}}$ é usando a máscara:

$$G_y = [-101; -202; -101]$$

Para as figuras foi obtido o valor absoluto do gradiente. A última figura é o resultado com a soma do resultado em ambas as direções.



Figura 3: Resultados obtidos do filtro de Sobel.

4) Implemente e aplique o algoritmo de escolha de um limiar global e o algoritmo de Otsu para segmentar a imagem rice.jpg. Em seguida, aplique algum método para correção de iluminação para melhorar a qualidade da segmentação. Compare os resultados.



Figura 4: (a) Imagem rice.jpg original. (b) Imagem rice.png com limiarização global simples. (c) Figura rice.png limiarizada com Otsu.

A partir dos dois métodos, alcançamos o mesmo resultado com limiar de T=131. Algo importante para salientar é que na figura central e à direita na parte inferior da imagem encontramos um resultado insatisfatório, eliminando alguns grãos de arroz da imagem original de "rice.jpg".

Assim, aplicamos uma máscara de iluminação apenas na parte inferior da imagem original obtendo os seguintes resultados:







Figura 5: (a) Imagem rice.jpg iluminada. (b) Imagem rice.png iluminada com limiarização global simples. (c) Figura rice.png iluminada limiarizada com Otsu.

Portanto, os métodos alcançaram resultados iguais, T= 135. Agora, a parte inferior das imagens exibe bom resultado, com a presença dos grãos de arroz.

5) Reproduza o exemplo 11.12 do livro texto para as imagens Fig8.02(b).jpg e Fig8.02(a).jpg. Mostre os resultados e comente a solução. Pode usar a função pronta de FFT.

Dada as imagens "Fig8.02(b).jpg" e "Fig8.02(a).jpg" vista na Figura 6 abaixo, iremos obter o espectro de Fourier das imagens originais $|\mathcal{F}\{I(x,y)\}|$. Podemos observar esse espectros na Figura 7.

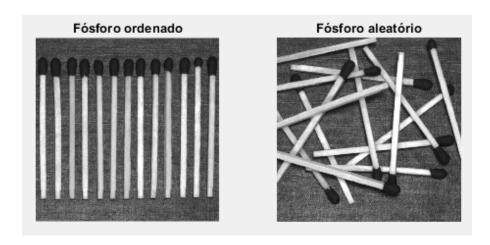


Figura 6: Imagens dos fósforos ordenados e aleatórios.

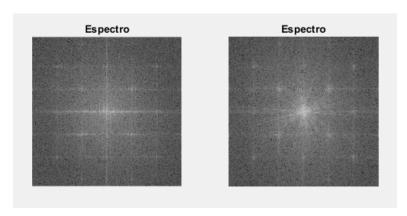


Figura 7: Espectro de Fourier das imagens dos fósforos ordenados e aleatórios.

Assim, o descritor pode ser obtido através das intensidades dos valores ao longo de uma seção radial partindo da origem $(S_r(\theta))$ ou ao longo de semicírculos $(S_\theta(r))$. O resultado desses descritores é apresentado nas Figuras 8 e 9 abaixo.

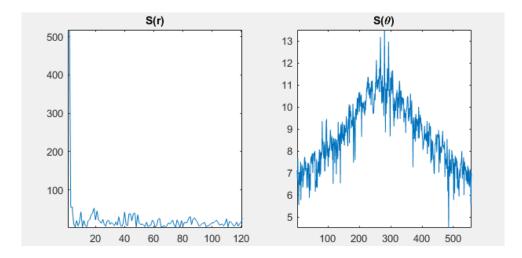


Figura 8: Gráficos de S(r) e $S(\theta)$ para o espectro dos fósforos ordenados.

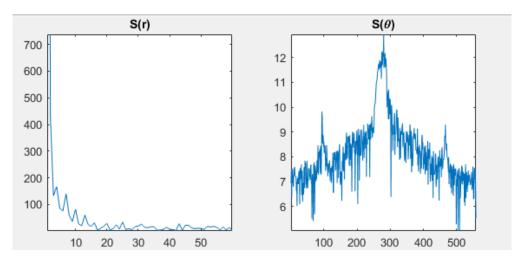


Figura 8: Gráficos de S(r) e $S(\theta)$ para o espectro dos fósforos aleatórios.

Perguntas:

1) A transformada de Hough discutida no livro é usada para encontrar retas numa imagem, porém ela pode ser usada para encontrar outras formas geométricas simples. Explique quais seriam as mudanças necessárias para a transformada de Hough encontrar círculos.

A Transformada de Hough é um método padrão para detecção de formas parametrizadas, onde uma função g(v,c) = 0 que relaciona as coordenadas \mathbf{v} e os coeficientes \mathbf{c} . Para encontrar círculos, temos que:

$$(x - c_1)^2 + (y - c_2)^2 - c_3^2 = 0$$

Onde $v = (x,y) e c = (c_1,c_2,c_3)$.

Para cada ponto de x e y, é incrementando c_1 e c_2 , encontrando c_3 a partir da equação. Os coeficientes c que descrevem os círculos centrados em c_1 e c_2 , com raio c_3 no ponto (x,y) na sua circunferência. Sabemos que o vetor \mathbf{c}^* com três elementos resultando em um espaço de três dimensões. Logo, para cada dois ou mais pontos inscritos em uma mesma circunferência, temos um acumulador A(i,j,k) que descreve a força no espaço tridimensional dos coeficientes, assim como para utilizarmos na transformada de Hough para retas.

2) Tente definir com as suas palavras o que é textura em uma imagem. Por que ela é importante na tarefa de segmentação de imagens?

Textura pode ser definida como características empregadas pelo sistema visual humano, contendo informações sobre a distribuição espacial e a variação de luminosidade, além de descrever o arranjo estrutural das superfícies e relações entre regiões vizinhas.

A utilização de informações de texturas se apresenta como uma abordagem adequada para descrição de regiões de uma imagem. Embora o sistema visual humano apresenta facilidade no reconhecimento e descrição de texturas, é extremamente difícil formalizar sua definição ou desenvolver um conjunto de descritores ou medidas que possa ser utilizado para análise de imagens em diferentes domínios de aplicações.

A ocorrência de interações aleatórias e grandes variações em escala de cinza entre as primitivas caracterizam texturas finas, enquanto interações melhor definidas e a presença de regiões mais homogêneas caracterizam texturas ásperas sendo muito importante para segmentação de imagens por permitir descrever um objeto através dessas características.

3) Explique o procedimento de divisão e fusão de região (Seção 10.4.2).

A descrição do particionamento pode ser descrita pelo seguinte procedimento, no qual,em qualquer etapa, temos:

- 1. Dividir em quatro quadrantes qualquer região R_i para a qual $Q(R_i)$ = FALSO;
- Quando não for possível continuar dividindo, fundir as regiões adjacentes R_j e R_k para as quais Q(R_i∪R_k) = VERDADE;
- 3. Parar quando a fusão não for mais possível.

Toma-se como exemplo a Figura 9, nela, as regiões R_1 , R_2 e R_3 cumprem a propriedade Q. A região R_4 não cumpre, ou seja, $Q(R_4)$ = FALSO, e por isso segue oparticionamento descrito anteriormente. A região R_4 é dividida em quatro partes: R_{41} , R_{42} , R_{43} e R_{44} .

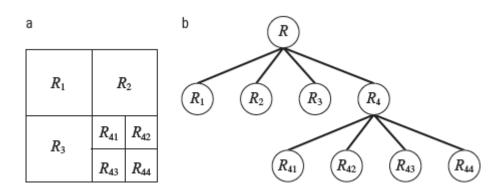


Figura 9: (a) Imagem particionada. (b) Quadtree correspondente. R representa toda a região da imagem.

Com o processo de divisão concluído, o próximo passo será a fusão das regiões adjacentes da imagem. Por exemplo, $Q(R_1 \cup R_2 \cup R_3 \cup R_{41}) = VERDADEIRA$; e $Q(R_{42} \cup R_{43} \cup R_{44}) = VERDADEIRA$. O resultado final da fusão das regiões é vista na Figura 10.

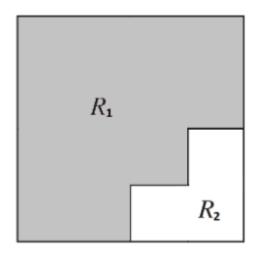


Figura 10: Fusão de regiões.