

Notas de Aula – Computação Gráfica

Aula 3

Espaços de Cor

RGB

YCbCr e YUV

Exercício – Construa um algoritmo que converta os valores RGB de um pixel para o espaço de cor YCbCr de acordo com a matriz a seguir:

$$\begin{bmatrix} Y \\ Cb \\ Cr \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0,2568 & 0,5041 & 0,0979 \\ -0,1482 & -0,2910 & 0,4392 \\ 0,4392 & -0,3678 & -0,0714 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} R \\ G \\ B \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 16 \\ 128 \\ 128 \end{bmatrix}$$

Aula 4

Espaços de Cor

Normalização entre 0 e 1. Onde x é o valor do canal de cor C, Cmin é o valor mínimo que este canal pode possuir e Cmax é o valor máximo que C pode possuir:

$$Cx = \frac{x - Cmin}{Cmax - Cmin}$$

Demonstração de conversão de cores, transformação de cores de uma imagem utilizando a seguinte fórmula para obtenção das cores: R = Cr, B = Cb e G = (Y+Cb+Cr)/3.

Aula 5

Espaços de Cor

Conversão RGB para CMYK, HSI, HSL e HSV.

HSI:

$$\theta = \cos^{-1} \left\{ \frac{\frac{1}{2}[(R - G) + (R - B)]}{[(R - G)^2 + (R - B)(G - B)]^{\frac{1}{2}}} \right\}$$

$$H = \begin{cases} \theta & \text{se } B \leq G \\ 360^\circ - \theta & \text{se } B > G \end{cases}$$

$$I = \frac{R + G + B}{3}$$

$$S = 1 - \frac{3}{R + G + B} * [\min(R, G, B)]$$

HSV:

Dado que $MAX = \max(R, G, B)$ e $MIN = \min(R, G, B)$, então:

$$H = \begin{cases} 60 * \left(\frac{G - B}{MAX - MIN} \right) + 0, & \text{se } MAX = R \text{ e } G \geq B \\ 60 * \left(\frac{G - B}{MAX - MIN} \right) + 360, & \text{se } MAX = R \text{ e } G < B \\ 60 * \left(\frac{B - R}{MAX - MIN} \right) + 120, & \text{se } MAX = G \\ 60 * \left(\frac{R - G}{MAX - MIN} \right) + 240, & \text{se } MAX = B \end{cases}$$

$$S = \frac{MAX - MIN}{MAX}$$

$$V = MAX$$

HSL (H e S do HSV)

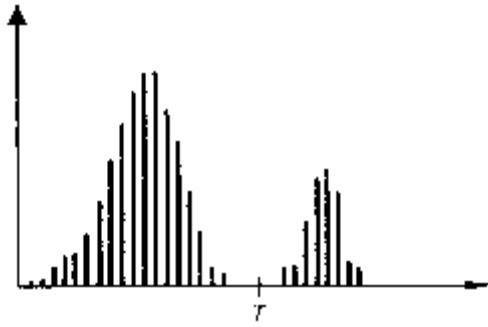
$$L = V - \frac{S}{2}$$

Aulas 6 e 7

Binarização ou Limiarização

A conversão de uma imagem com níveis de cinza para uma imagem com representação binária (dois tons) é importante para uma série de objetivos, tais como:

- identificar objetos e separá-los do fundo da imagem;
- quando analisar a forma da imagem é mais importante que a intensidade dos píxeis; e
- apresentar a imagem em um dispositivo de saída que tem somente um bit de resolução de intensidade, ou seja, um dispositivo de dois níveis, como uma impressora.



O diagrama da figura 1 representa a um histograma típico de uma imagem de cor mais clara sob uma funda mais escuro. Ele é bi-modal, uma transformação da intensidade da imagem para que ela passe a ter só dois níveis distintos, neste caso pode separar o objeto do fundo.

Esta transformação é chamada binarização, e pode ser descrita através da aplicação da função: $s = T(r)$.

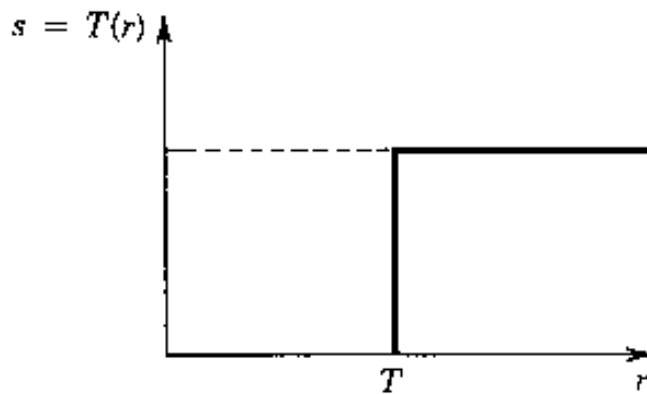


Figura 1

A função $T(r)$ compara o sinal de entrada com um valor de *threshold* (T), escolhido como referência para a separação dos níveis de cinza. O sinal de saída, apresentado é obtido pela relação:

$$s = \begin{cases} 1 & \text{para } r \geq T \\ 0 & \text{para } r < T \end{cases}$$

O histograma da imagem, após sua binarização, terá apenas dois tons com número de pixels diferentes de zero.

Algoritmos de Limiarização:

- Otsu
- Johansen

Aulas 8 e 9

Limiarização de Otsu

$$\begin{aligned}P_i &= \frac{n_i}{n} & \omega_1 &= 1 - \omega_0 \\ \mu_t &= \sum_{i=0}^t iP_i & \omega_0 &= \sum_{i=0}^t P_i \\ \mu_0 &= \frac{\mu_t}{\omega_0} & \sigma_B^2 &= \omega_0 \omega_1 (\mu_1 \mu_0)^2 \\ \mu_1 &= \frac{\mu T - \mu_t}{1 - \mu_0} & \mu T &= \sum_{i=0}^{l-1} iP_i \\ & & \sigma_T^2 &= \sum_{i=0}^{l-1} (i - \mu T)^2 P_i\end{aligned}$$
$$\eta = \frac{\sigma_B^2}{\sigma_T^2}$$

Onde n é o número total de pixels na imagem;

Pi = Probabilidade de um pixel da imagem ser de uma cor i

T = max(η)

Implementação de limiarização de OTSU

Aula 10

4-Vizinhança e 8-Vizinhança de um pixel

Filtro de Suavização – Média

Implementação de média em 4-Vizinhança

Aula 11

Operação de Convolução em Imagens

Utilizando Máscara como operador;

Processamento de Imagens – Filtros de Realce e de Suavização

Filtros de Suavização

Códigos de teste:

```
import os.path as osp
import cv2

path = "C:\\imagens\\imagem.jpg"
pastaResult = "C:\\imagens\\resultados"
imgMatrix = cv2.imread(path)

width = len(imgMatrix)
height = len(imgMatrix[0])
#imprime tamanho da imagem
print("w:" + str(width) + " h:" + str(height))
#Pega o nome do arquivo da imagem
imgname = osp.basename(img)
#Redimensiona Imagem para 200x200
newpatch = cv2.resize(imgMatrix, (200, 200))
cv2.imwrite(pastaResult + '\\rs' + imgname, newpatch)
#aplica filtro de deteccao de bordas de Canny, usando limiares 200 e 70
edges = cv2.Canny(newpatch, 200, 70)
cv2.imwrite(pastaResult + '\\borda_' + imgname, edges)
```

Lendo Pixel a pixel em Python

```
def lerPixels(matrixImg):
    cont = 0
    #Cria uma nova matriz igual a matriz de imagem
    newimg = matrixImg
    for row in range(len(matrixImg)):
        for col in range(len(matrixImg[row])):
            red = matrixImg[row, col, 0]
            green = matrixImg[row, col, 1]
            blue = matrixImg[row, col, 2]
            #Fazer alteracoes na imagem... alterando
            # os valores de cada pixel na nova imagem
            newimg[row, col, 0] = red
            newimg[row, col, 1] = blue
            newimg[row, col, 2] = green

    return newimg
```