

Homework 02

Gustavo Teodoro Laureano

Como esta lista de exercícios deve ser respondida?

Esta lista contém exercícios que exigem respostas discursivas, apresentação de imagens/gráficos e códigos. Portanto, o formato “Relatório” de respostas é mais apropriado. Para cada questão elabore um relatório que apresenta uma discussão incremental do raciocínio, seguido dos resultados e a implementação ao final do texto. Use referências para os algoritmos se necessário. Os algoritmos podem ser implementados usando as seguintes linguagens de programação:

- Octave/Matlab
- Python
- C/C++

1 Questão 1: Detecção de bordas

Escreva uma função que receba uma imagem em escala de cinza e calcule as imagens dos gradientes G_x e G_y , da magnitude $M = \sqrt{G_x^2 + G_y^2}$ e dos ângulos $\Theta = \tan^{-1} \left(\frac{G_y}{G_x} \right)$ (em radianos) usando os coeficientes derivativos e proporcionais de Hany Farid e Eero P. Simoncelli d e p .

$$p = \begin{bmatrix} 0.037659 & 0.249153 & 0.426375 & 0.249153 & 0.037659 \end{bmatrix}$$
$$d = \begin{bmatrix} 0.109604 & -0.276691 & 0.000000 & -0.276691 & 0.109604 \end{bmatrix}$$

Crie outra função que recebe as imagens M e Θ e calcule a imagem de borde E usando a *non-max suppression* para uma janela 3×3 . Para isso, assuma que os ângulos sejam discretizados em 0° , 45° , 90° , 135° e 180° . Apresente as imagens G_x , G_y , M , O e E para a Figura 1. Para atingir melhores resultados, suavize a imagem original com um filtro gaussiano 3×3 .

```
1 %%                                1 %%
2 % imgradient                      2 % imedge
3 % Input:                          3 % Input:
4 % I - input image                 4 % M - Magnitude image
5 % Output:                         5 % O - Gradient orientation image
6 % Gx - Output image of x gradient 6 % Output:
7 % Gy - Output image of y gradient 7 % E - Edge image
8 % M - Output image of magnitude   8 %%
9 % O - Output image of gradient orientation 9 function [E] = imedge(M, O)
10 %%                                10 % ... your code here
11 function [Gx, Gy, M, O] = imgradient(I) 11 end
12 % ... your code here
13 end
```



Figura 1: Imagem de teste para a questão 1.

2 Questão 2: Pirâmide Gaussiana

Uma pirâmide Gaussiana é um conjunto de cópias de uma mesma imagem em escalas diferentes. Sendo G_l a imagem do nível l e W o *kernel* de suavização, pode-se definir o processo de redução de escala (*REDUCE*) de acordo com a Equação 1.

$$REDUCE\{G_l\} = G_{l+1} \Rightarrow G_{l+1}(i, j) = \sum_{n=-2}^2 \sum_{m=-2}^2 W(m, n) G_l(2i + m, 2j + n) \quad (1)$$

Sendo $W(m, n) = w(m)w(n)$ e $w = \left[\frac{1}{4} - \frac{a}{2} \quad \frac{1}{4} \quad a \quad \frac{1}{4} \quad \frac{1}{4} - \frac{a}{2}\right]$, onde o valor de $a = 0.375$ apresenta melhor ajuste ao *kernel* gaussiano de tamanho 5.

Uma pirâmide Gaussiana pode ser construída usando qualquer *kernel* Gaussiano, no entanto, Burt e Adelson em 1983, com o trabalho *The Laplacian Pyramid as a Compact Image Code*, concluíram que a estrutura do *kernel* w apresenta menor perda no processo de *downsample*.

Escreva as funções `imreduce()` que calcula a imagem do próximo nível da pirâmide e `impyramid()` que cria a pirâmide de imagens. As entradas devem ser uma imagem em escala de cinza, um filtro formado por um *kernel* separável (p e d) e a quantidade de níveis (L) da pirâmide. Como técnica de *downsampling*, descarte as linhas e colunas ímpares.

Construa o duas pirâmides. Para a primeira use o *kernel* $p = d = w$ dado acima e a para a segunda use o filtro da média dado por $p = d = \frac{1}{7} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$. Compare e comente o resultado para uma pirâmide com 5 níveis para a Figura 2.

```

1      %%
2      % imreduce
3      % Input:
4      % G0 - input image
5      % p - filter
6      % d - filter
7      % Output:
8      % G1 - upper level pyramid image
9      %%
10     function [G1] = imreduce(G0, p, d)
11         % ... your code here
12     end

```

```

1      %%
2      % impyramid
3      % Input:
4      % I - input image
5      % p - filter
6      % d - filter
7      % L - number of levels
8      % Output:
9      % P - Pyramid
10     %%
11     function [P] = impyramid(I, p, d, L)
12         % ... your code here
13     end

```

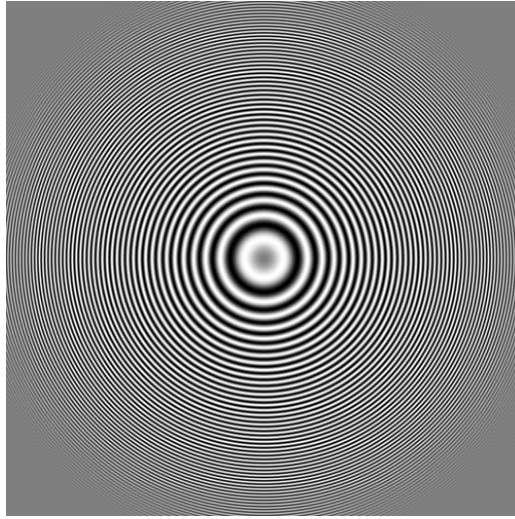


Figura 2: Imagem de teste para a questão 2.

3 Questão 3: Difference of Gaussian (DoG) Pyramids

A pirâmide de imagem DoG é uma aproximação da pirâmide *Laplacian of Gaussian* (LoG), obtida pela diferença entre os níveis da Pirâmide Gaussiana. Nesse tipo de transformação a imagem pode ser reconstruída fielmente usando os coeficientes de cada nível. Crie funções que permitam construir a pirâmide DoG e a reconstrução da imagem original a partir de uma pirâmide.

Um nível da pirâmide DoG é dado pela Equação 2.

$$L_l = G_l - EXPAND\{G_{l+1}\} \quad (2)$$

Escreva a função `imLoG()` que receba uma imagem I em escala de cinza e a quantidade de níveis L e que retorna a pirâmide DoG. Lembre-se que o último nível da pirâmide DoG é formado pela imagem em menor escala. O processo de expansão da escala (*EXPAND*) é dado pela Equação 3.

$$EXPAND\{G_l\} = G_{l-1} \Rightarrow G_{l-1}(i, j) = \sum_{n=-2}^2 \sum_{m=-2}^2 W(m, n) G_l\left(\frac{i+m}{2}, \frac{j+n}{2}\right) \quad (3)$$

, onde $W(m, n) = w(m)w(n)$ e w é dado na Questão 2. Os valores não inteiros gerados pelos termos $\frac{i+m}{2}$ e $\frac{j+n}{2}$ são desconsiderados.

<pre> 1 %% 2 % imexpand 3 % Input: 4 % G1 - upper level gaussian pyramid image 5 % D0 - Difference DoG pyramid image 6 % Output: 7 % G0 - down level gaussian image 8 %% 9 function [G0] = imexpand(G1, D0) 10 % ... your code here 11 end </pre>	<pre> 1 %% 2 % imDoG 3 % Input: 4 % I - input image 5 % p - filter 6 % d - filter 7 % L - number of levels 8 % Output: 9 % DoG - DoG Pyramid 10 %% 11 function [DoG] = imDoG(I, p, d, L) 12 % ... your code here 13 end </pre>
--	---

Apresente a pirâmide DoG e a imagem reconstruída para a Figura 3.



Figura 3: Imagem de teste para a questão 3.