



UNICAMP

Universidade Estadual de Campinas

Faculdade de Engenharia Mecânica

IM563 – Processamento de Imagens
Aplicado à Automação e Robótica

22 de março de 2024

Docente: Paulo R. G. Kurka

Discente:

– Gabriel Toffanetto França da Rocha – 289320

Trabalho 1

Sumário

1	Redução da imagem	2
2	Reconstrução da imagem em tons de cinza	4
2.1	Resultados	4
2.2	Análises	5
3	Equalização via Historiograma	6
4	Equalização via Historiograma Acumulado	8
5	Extração de bordas	9
	Referências	10
	Anexos	11

1 Redução da imagem ¹

A imagem colorida trabalhada, possui três canais, para as componentes RGB, e um tamanho de 960 colunas e 540 linhas, ou seja, 960x540 pixels. Para realizar a redução do tamanho da imagem, foi construída uma função na linguagem Python, que a partir da transformação da imagem em um *array* tridimensional, realiza a redução de acordo com a porcentagem escolhida.

A redução é realizada por meio da divisão da imagem original em macro pixels, que são regiões da imagem original onde todos os pixels ali contidos irão formar um único pixel na imagem reduzida. Os macro pixels da imagem original são varridos, realizando a média dos três canais de cor e reconstruindo um pixel para a imagem reduzida.

Nas Figuras 1, 2 e 3, pode-se observar a imagem original, a imagem com redução à 50% do seu tamanho original e com redução à 25% do tamanho original, respectivamente. Como as três imagens são exibidas neste documento no mesmo tamanho físico, a densidade de pixels de cada uma delas é diferente, o que está ligado diretamente à nitidez e definição da imagem. Esses efeitos podem ser percebidos nos componentes da imagem, como por exemplo o piso ao redor da piscina. Na imagem original, as formas que compõem a decoração do piso são facilmente percebidas, enquanto nas imagens reduzidas o mesmo se faz mais difícil, e quase impossível na imagem reduzida à 25%. A percepção das bordas da piscina também passam a apresentar serrilhados, e a definição da face do cachorro presente na imagem também é degradada.

Dessa forma, observa-se que ao reduzir a imagem, perde-se informação na forma de nitidez e definição. Por outro lado, o número de pixels é reduzido, o que reduz a necessidade de poder de processamento e armazenamento, o que é vital para a aplicações em sistemas embarcados, principalmente os móveis, onde o consumo energético também é uma informação muito relevante. Logo, a redução da imagem, desde que não comprometa o funcionamento do algoritmo que se pretende aplicar pode ser vital para a viabilidade da aplicação.

¹O código fonte para resolução do problema está disponível em: github.com/toffanetto/IM563_Project_1

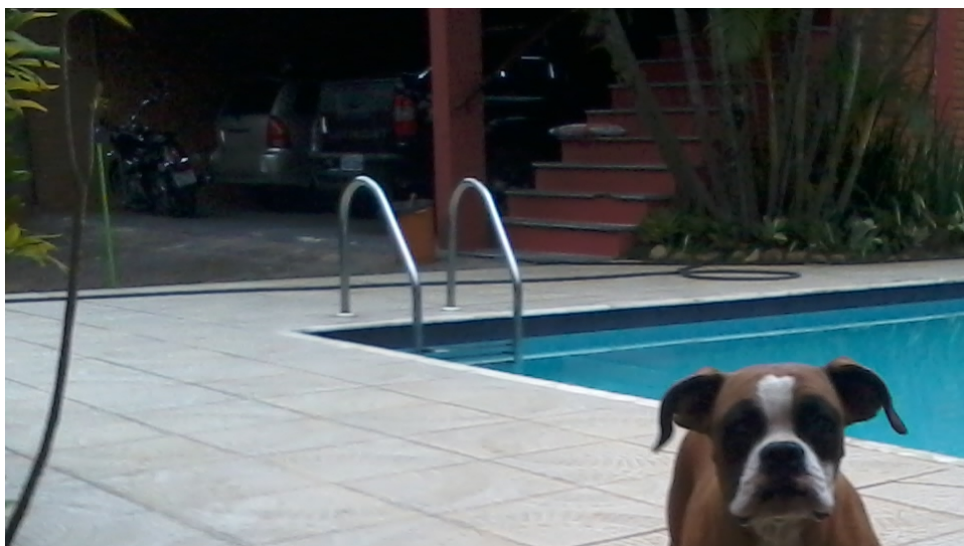


Figura 1: Imagem original com tamanho 540x960.

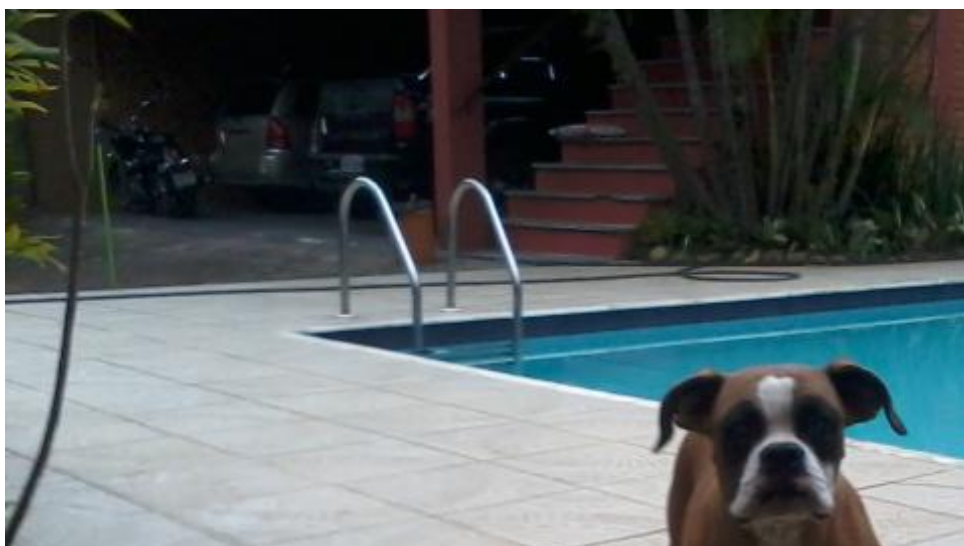


Figura 2: Imagem com redução de 50%, com tamanho 270x480.

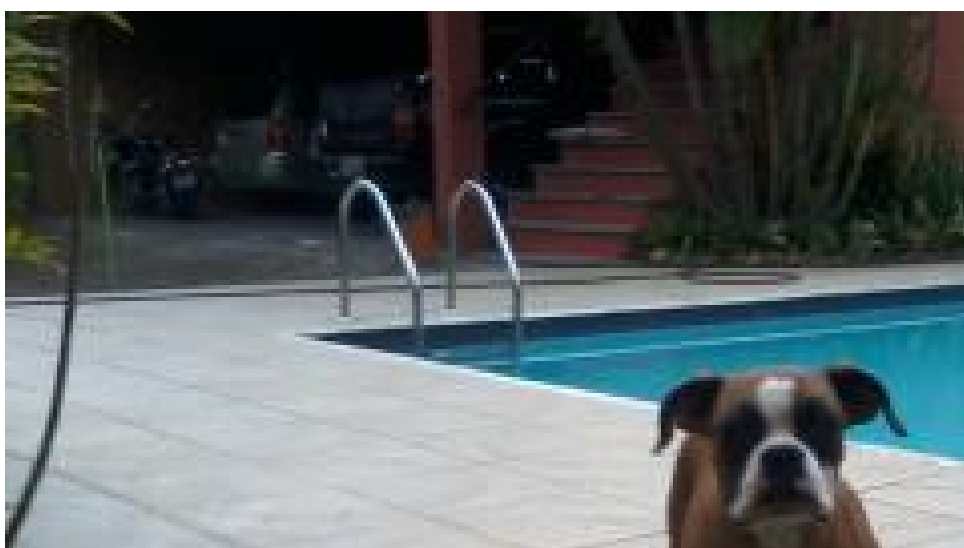


Figura 3: Imagem com redução de 25%, com tamanho 135x240.

2 Reconstrução da imagem em tons de cinza²

A reconstrução das imagens em escala de cinza se deu por meio da junção dos canais vermelho(R), verde(G) e azul(B), em um único canal, de escalas de cinza, onde a intensidade é diretamente proporcional por o quão claro é aquele pixel.

Uma vez utilizando a linguagem Python, juntamente da biblioteca Imageio, carregou-se a imagem em memória na forma de um *array* tridimensional, onde as dimensões do mesmo representam as colunas e linhas da matriz de pixels da imagem, e o canal de RGB de cor respectivo daquela matriz de linhas e colunas.

2.1 Resultados

Realizando a reconstrução da imagem segundo a combinação $Y_1 = 0,3 \cdot R + 0,55 \cdot G + 0,15 \cdot B$, obteve-se a imagem da Figura 4a.

Já por meio da combinação $Y_2 = 0,3 \cdot R + 0,15 \cdot G + 0,55 \cdot B$, a reconstrução da imagem é mostrada na Figura 4b.

Fazendo $Y_3 = 0,55 \cdot R + 0,3 \cdot G + 0,15 \cdot B$, pode-se reconstruir a imagem original em escala de cinzas, obtendo o resultado exibido na Figura 4c.

Por fim, a imagem foi reconstruída a partir da lei $Y_4 = 0,15 \cdot R + 0,55 \cdot G + 0,3 \cdot B$, sendo seu resultado a Figura 4d.

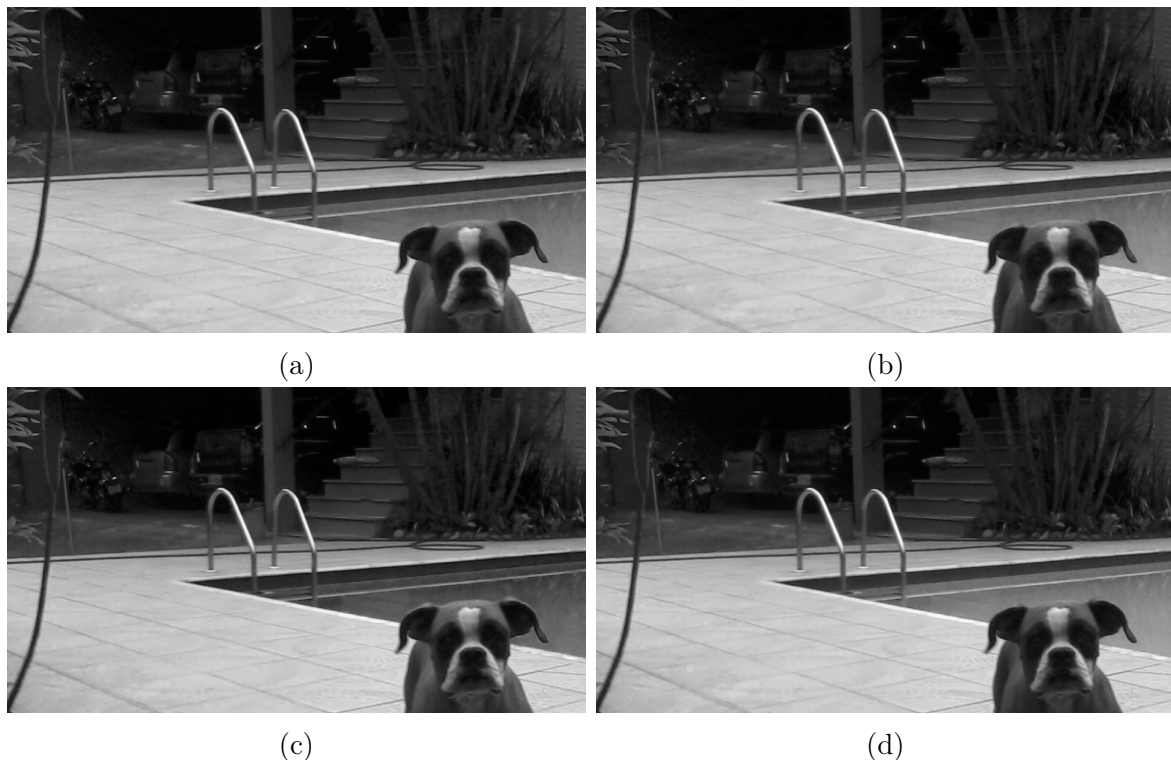


Figura 4: Imagem reconstruída em escala de cinza para diferentes combinações das componentes RGB.

²O código fonte para resolução do problema está disponível em: github.com/toffanetto/IM563_Project_1

2.2 Análises

Analizando o contexto da imagem trabalhada, observa-se que a mesma possui componentes formados com forte presença das cores primárias e secundárias, como a piscina que é ciano, a construção que possui um tom de vermelho, e a vegetação verde escuro. Dessa forma, espera-se que com o ponderamento das cores, esses três componentes da imagem sejam destacados ou ofuscados, de acordo com o quanto a sua cor principal será relevante para a intensidade em tons de cinza.

Com isso, pode-se observar na Figura 4c, que possui a maior contribuição da cor vermelha, que a construção tem aparência mais clara, destacando mais os tons de vermelho na escala de cinzas, que aparecem com luz mais intensa. O contrário também se verifica, uma vez que a Figura 4d que tem a menor contribuição do vermelho, a construção está mais escura.

A cor ciano, é uma cor secundária, formada pela junção do azul e do verde. Dessa forma, observamos que mesmo a piscina tendo um tom azulado, ela se destaca mais na Figura 4d do que na Figura 4b, onde a contribuição do azul é maior. Isso ocorre justamente pela contribuição também do ver, onde somando a participação de azul e verde, é maior na ultima imagem.

Já a vegetação, se mostra mais destacada na Figura 4a, que possui uma maior representação da cor verde na escala de cinzas, e o contrário se vê na Figura 4b, onde os galhos são até de difícil distinção devido a falta de luminosidade na representação da imagem para tal informações.

Dessa forma, o ponderamento das componentes vermelho, verde e azul na construção de uma intensidade de luz para reconstrução da imagem em escala de cinzas tem a capacidade de destacar ou ofuscar partes da imagem de acordo com a cor dessas regiões, onde, quanto maior contribuição uma cor tiver na luminância, mais clara (mais destaque) a mesma irá apresentar em escala de cinzas. Esse fenômeno pode ser utilizado tanto para o equilíbrio da luz em imagens em escala de cinzas, como também para destacar pontos de interesse, e aumentar o contraste entre regiões que se deseja detectar borda ou segmentar, facilitando a realização do processo. Um exemplo disso, é ao fazer um veículo autônomo seguir a faixa central de rodovia por meio de visão computacional, pode-se utilizar a imagem em escala de cinzas, onde as cores vermelho e verde tem maior contribuição, dessa forma fazendo com que o amarelo da faixa seja destacado e o contraste com o asfalto seja maior, facilitando a extração da linha para controle do veículo.

3 Equalização via Historiograma

A equalização do histograma de uma imagem visa o aproveitamento total da faixa de intensidade do pixel, que no caso de uma intensidade de 8 bits, varia de 0 (preto), até o 255 (branco). Devido às condições do ambiente, e a configuração da câmera utilizada, esse *range* pode ser mal aproveitando, ocupando apenas um intervalo reduzido da faixa de intensidades que podem ser representadas.

Utilizando a imagem reconstruída em escala de cinzas da Figura 4a, obteve-se o histograma normalizado da imagem, realizando a varredura de todos os pixels da imagem e realizando a contagem da quantidade de pixels para cada intensidade de luminosidade, e por fim realizando a normalização do mesmo, obtendo assim valores com a ideia de probabilidade de ocorrência de cada intensidade na imagem. O histograma normalizado da imagem é apresentado na Figura 5a. O histograma cumulativo também foi implementado, realizando o somatório das classes do histograma normalizado, sendo apresentado na Figura 6b.

Como é observado no histograma da Figura 5a, ocorre um pequeno mal aproveitamento das menores intensidades de luminosidade, e uma mal distribuição sobre as intensidade maiores, acima de aproximadamente 220. O mesmo pode ser visto também pelo histograma cumulativo da Figura 6b, onde existe um platô próximo de zero, e a partir de aproximadamente 220, mostrando que essas faixas de valores de intensidades não são aproveitadas na imagem.

Para a solução do problema, o histograma foi varrido com uma estratégia de detecção das faixas superiores e inferiores do histograma, comparando o valor da probabilidade de cada intensidade com um valor de limiar. O valor inferior do histograma foi nomeado como **bias** e o superior como **scale**, sendo tais valores responsáveis, respectivamente, pela translação e o escalonamento do histograma.

O procedimento de escalonamento e translação foi realizado conforme (1), onde L é número de valores de intensidade possíveis, calculando a intensidade conforme o fator de correção de escala e translação, além de realizar a saturação do valor entre 0 e 255 para garantir que os valores obtidos estão na faixa aceita pelo mapeamento de intensidades. Destacasse que como foi utilizado o histograma normalizado, não se faz necessária a inclusão do número total de pixels da imagem na equação.

$$I_s(x, y) = \left[\frac{L - 1}{scale} \cdot I(x, y) - bias \right] \in (0, 255) \quad (1)$$

Por meio da correção, utilizando (1), utilizando os valores $bias = 1$ e $scale = 222$, obtém-se o histograma da Figura 5b, onde pode-se facilmente perceber que toda a faixa de 0 a 255 foi aproveitada, mesmo que com uma concentração heterogênea. O efeito de tal equalização também é visto no histograma cumulativo da Figura 6a, de forma que os platôs existentes foram dissolvidos pela melhor representação da intensidade dos pixels da imagem.

O resultado do tratamento na imagem pode ser comparado nas Figuras 7a e 7b, que apresenta um maior brilho, devido ao aproveitamento da faixa superior do histograma. Como a correção da faixa inferior do histograma foi mínima, não se observa grandes mudanças nas

partes mais escuras da imagem.

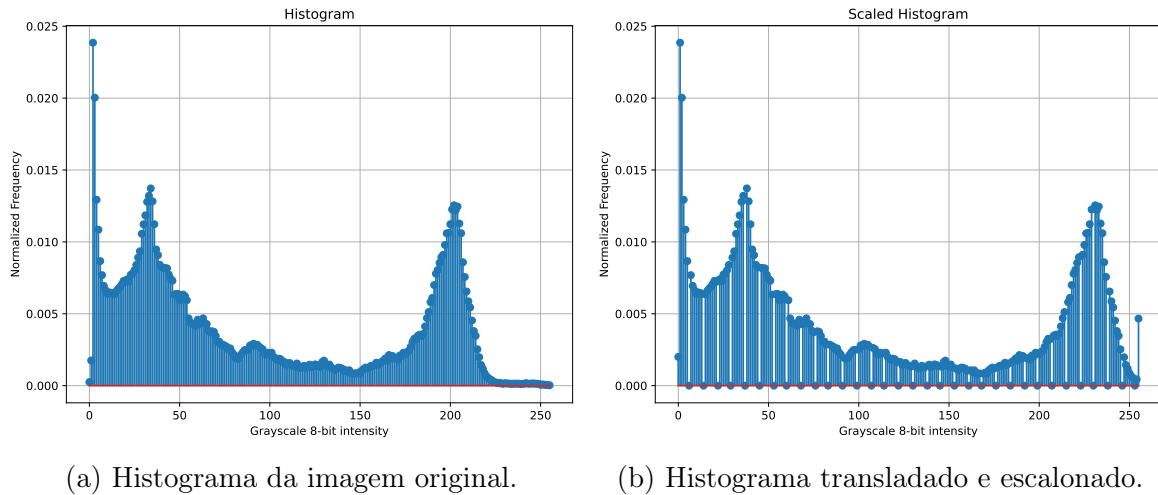


Figura 5: Histograma normalizado da imagem antes e depois da correção de translação e escalonamento do histograma.

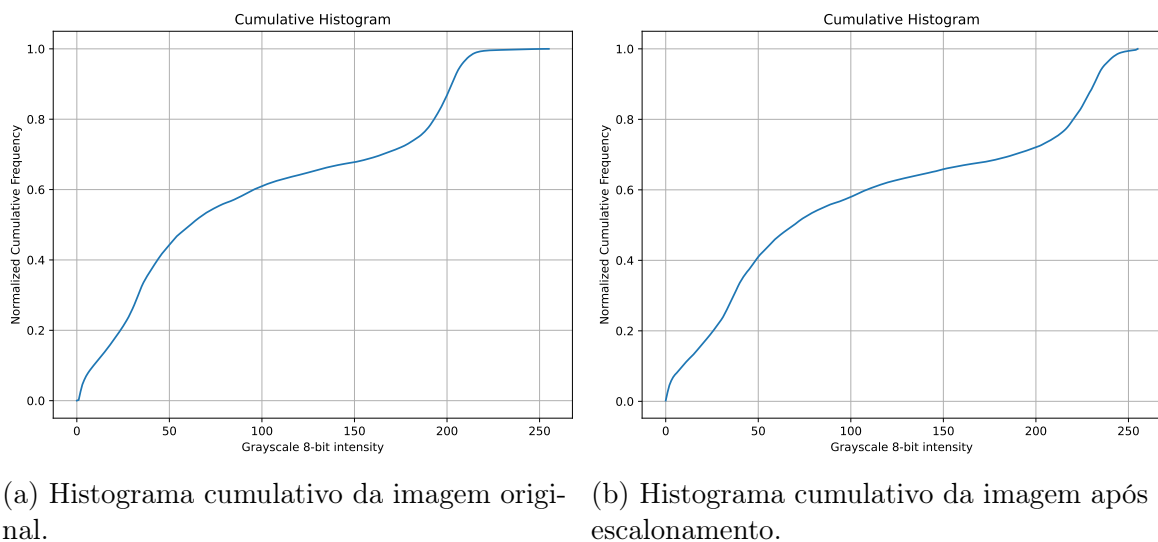


Figura 6: Histograma cumulativo normalizado da imagem antes e depois da correção de translação e escalonamento do histograma.

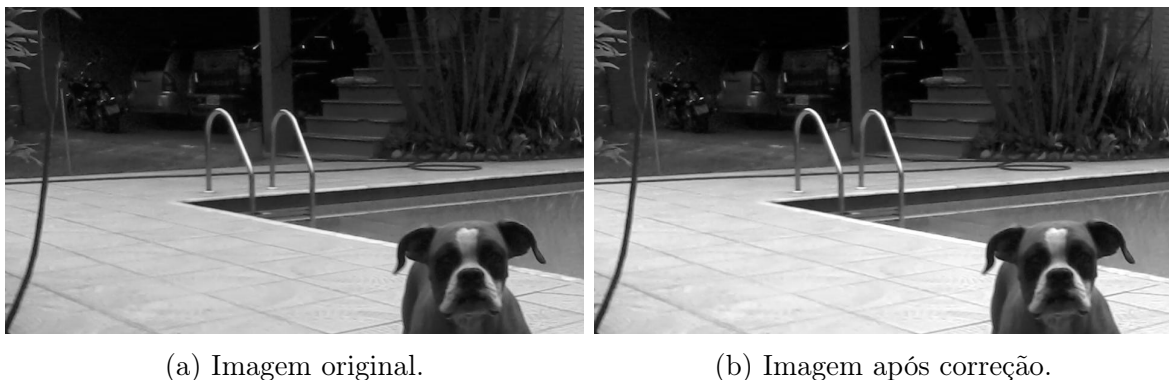


Figura 7: Imagem antes e depois da correção de translação e escalonamento do histograma.

4 Equalização via Histograma Acumulado

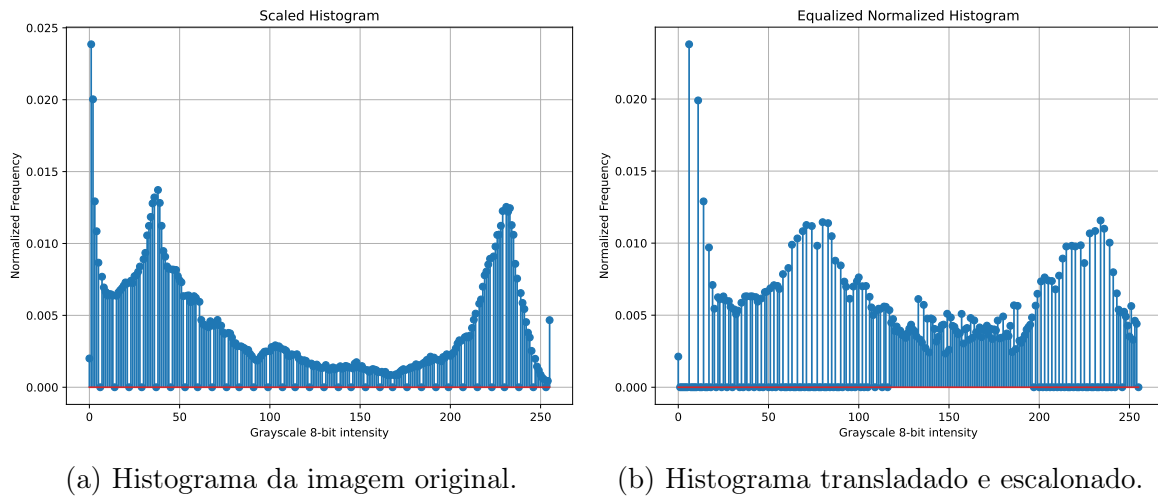


Figura 8: Histograma normalizado da imagem antes e depois da correção de translação e escalonamento do histograma.

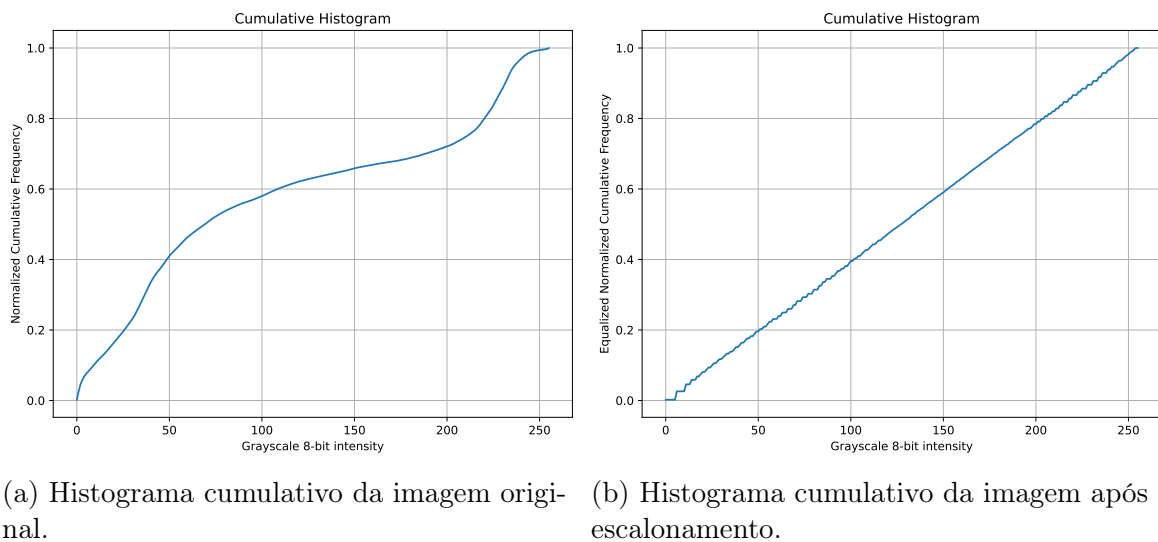


Figura 9: Histograma cumulativo normalizado da imagem antes e depois da correção de translação e escalonamento do histograma.



(a) Imagem original.

(b) Imagem após correção.

Figura 10: Imagem antes e depois da correção de translação e escalonamento do histograma.

5 Extração de bordas

Referências

Anexos