

Realce de imagens no domínio espacial

Gonzalez - Capítulo 3

Hitoshi
DCC/IME/USP - 2o Semestre 2004

Realce de imagens: objetivos

- Processar uma imagem para que ela seja mais adequada que a original, para uma aplicação **específica**
- O grau de adequação varia para cada aplicação
- Um método apropriado para realçar uma imagem pode não ser apropriado para outras imagens.

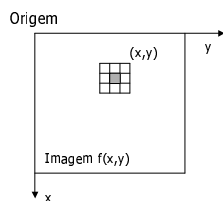
Domínios

- **Domínio espacial:** (plano da imagem)
 - técnicas baseadas na manipulação direta dos pixels de uma imagem
- **Domínio da freqüência**
 - técnicas que trabalham com a transformada de Fourier de uma imagem
- Há técnicas híbridas de realce que combinam esses domínios

Uma boa imagem

- Para pessoas:
 - a avaliação da qualidade de uma imagem por pessoas é altamente subjetivo
 - difícil padronizar uma definição de "boa imagem"
- Para máquinas:
 - a avaliação é mais simples
 - um boa imagem é aquela que fornece os melhores resultados
- um processo de tentativa e erro é utilizado em geral até que uma técnica de realce seja selecionada.

Domínio espacial



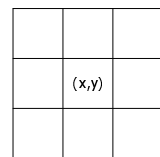
- Procedimentos que operam diretamente nos pixels

$$g(x,y) = T [f(x,y)]$$

onde:

- **f(x,y)** imagem de entrada
- **g(x,y)** imagem de saída
- **T** é um operador de **f** definido sobre uma vizinhança de **(x,y)**

Máscara / Filtro



- Já vimos que a vizinhança de um ponto (x,y) pode ser definido usando uma máscara retangular ou circular centrada em (x,y)
- A máscara é movida de pixel para pixel, varrendo toda a imagem ou área de interesse (convolução)

Processamento pontual

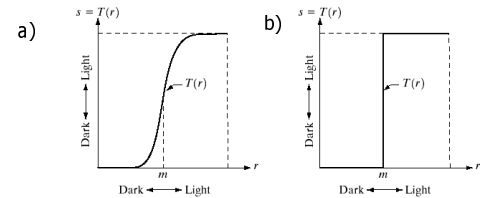
- O caso mais simples ocorre quando o tamanho da vizinhança é 1x1
 - g depende apenas do valor de f em (x,y)
 - T = função de transformação de níveis de cinza (ou outra propriedade)

$$s = T(r)$$

onde

- r = nível de cinza de $f(x,y)$
- s = nível de cinza de $g(x,y)$

Ex: Aumento de contraste

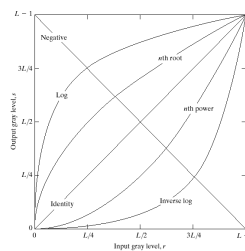


- a) o contraste é aumentado diminuindo o brilho dos pixels com valores abaixo de m , e aumentando o brilho dos demais
- b) no limite, é produzida uma imagem binária (limiarização)

Máscaras, filtros, janelas, núcleos,...

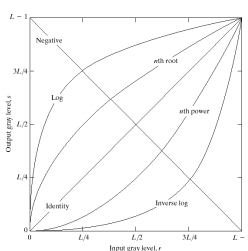
- Vizinhança maior que 1x1
- Uso de uma função de valores de f na vizinhança de (x,y) para determinar o valor de g em (x,y)
- Os coeficientes da máscara determinam a natureza do processo
 - Exemplos: suavização, detecção de bordas, etc

3 Transformações básicas de níveis de cinza $s = T(r)$



- T = Função linear
 - transformação identidade ou negativo
- T = Função logaritmica
 - transformação log e log inverso
- T = Função exponencial
 - potência n -ésima ou n -ésima raiz

Negativos



- Dada uma imagem de níveis de cinza $[0, L-1]$, onde $L = 2^n$; $n = 1, 2, \dots$
- transformada:
 - $s = L - 1 - r$
- Use para realçar detalhes em branco ou cinza "escondidos" em imagens (regiões) predominantemente escuras

Exemplo: mamografia

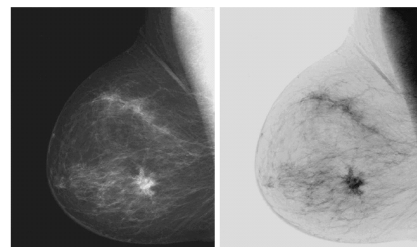
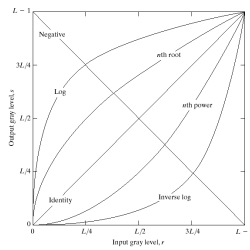


FIGURE 3.4
(a) Original digital mammogram.
(b) Negative image obtained using the negative transformation in Eq. (3-2-1).
(Courtesy of G.E. Medical Systems.)

Transformações logarítmicas



$$s = c \log(1 + r)$$

onde c = constante e $r \geq 0$

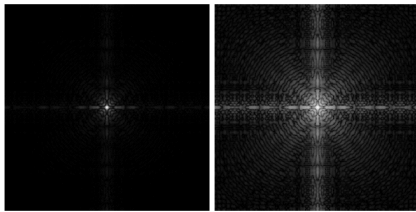
- Curvas log mapeiam uma faixa pequena de níveis de cinza baixos na imagem de entrada para uma faixa mais larga da saída.
- Use para expandir valores de pixels escuros e ao mesmo tempo comprimir valores altos de intensidade

Transformações log

- Comprime a faixa dinâmica de imagens com grandes variações de intensidade (níveis de cinza)
 - exemplo: espectro de Fourier, que tipicamente pode variar de 0 a 10^6
 - uma imagem típica de níveis de cinza utiliza 8 bits.
 - Como exibir 10^6 com apenas 256 níveis de cinza?

Exemplo de transformação log

FIGURE 3.5 (a) Fourier spectrum. (b) Result of applying the log transformation given in Eq. (3.2-2) with $c = 1$.



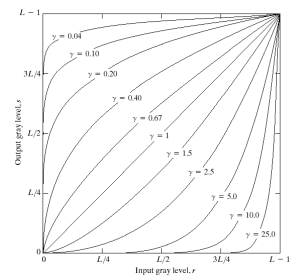
- Espectro de Fourier à direita, cujos valores variam de 0 a 1.5×10^6 e o resultado da transformação log à esquerda, com $c = 1$, e variação de 0 a 6.2

Transformações exponenciais

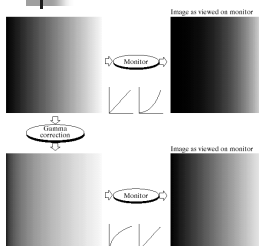
$$s = c r^\gamma$$

onde c e γ são constantes positivas

- curvas exponenciais com valores fracionários de γ mapeiam uma faixa estreita escura da entrada para uma faixa mais larga na saída (comprime a faixa larga clara da entrada).
- $c = \gamma = 1 \Rightarrow$ função identidade



Ex: correção gama



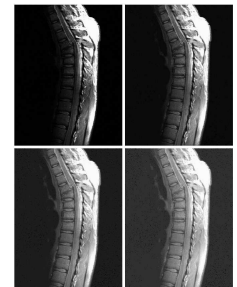
a) b)
c) d)

- vários dispositivos possuem curvas de resposta exponenciais
 - TRC (tubos de raios catódicos) tem uma resposta intensidade x voltagem que é uma função exponencial, com γ variando de 1.8 a 2.5
 - portanto gera imagens escuras (veja b)
 - com a correção gama (c), a imagem de saída (d) é semelhante à entrada (a)
 - correção gama = $1/2.5$

ex: contraste em MRI

a) b)
c) d)

- a) imagem de ressonância magnética da coluna vertebral com fratura
 - a figura é predominantemente escura
 - desejamos expandir os níveis de cinza baixos, ou seja, gama < 1
- b) gama = 0.6 e $c = 1$
- c) gama = 0.4
- d) gama = 0.3 (imagem diluída)



Efeitos de redução do gama

- Quando gama é reduzido demais, a imagem começa a perder contraste, até chegar o ponto onde os detalhes da imagem ficam diluídos (perdem o foco), especialmente na região de fundo

a) b)
c) d)

ex: contraste em foto aérea



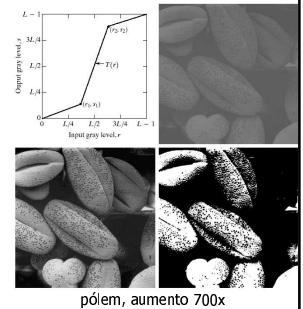
- a) os detalhes parecem diluídos, ou seja, precisa de uma compressão dos níveis de cinza, com gama > 1
- b) gama = 3.0
- c) gama = 4.0
- d) gama = 5.0
 - alto contraste, com áreas muito escuras, chegando a perder detalhes

Funções lineares por partes

- Vantagem**
 - funções lineares são simples, e a forma por partes pode ser arbitrariamente complexa
 - forma simples de se aproximar funções complexas
- Desvantagem**
 - Sua especificação requer muito mais interação com o usuário (atenção deve ser dada para cada parte)

Modificação de contraste a) b) c) d)

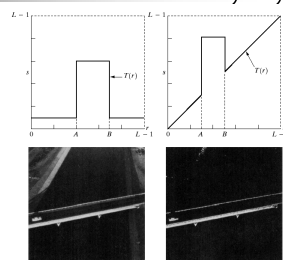
- a) função para modificar a faixa dinâmica dos níveis de cinza da imagem
- b) imagem com baixo contraste devido a problemas de iluminação, sensor ou abertura da lente.
- c) $(r1, s1) = (rmin, 0)$ e $(r2, s2) = (rmax, L-1)$
- d) limiarização



pólem, aumento 700x

Fatias dos níveis de cinza a) b) c) d)

- para destacar uma faixa específica de níveis de cinza de uma imagem
 - Aumente os níveis de cinza dos pixels nessa faixa de interesse, e/ou diminua o valor dos demais níveis
- a) transformação que destaca a fatia [A,B] e diminui os demais valores
- b) destaca [A,B], mas preserva os demais



c) imagem d) transformada usando (a)

Fatias de bits

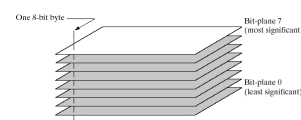


FIGURE 3.12 Bit-plane representation of an 8-bit image.

- Ao invés de níveis de cinza, podemos destacar a contribuição de alguns bits específicos
- Considere uma imagem com profundidade de 8 bits
- Os bits mais significativos carregam parte significativa da informação visual

exemplo: fractal

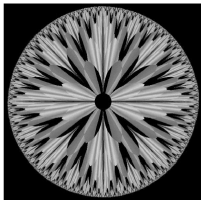
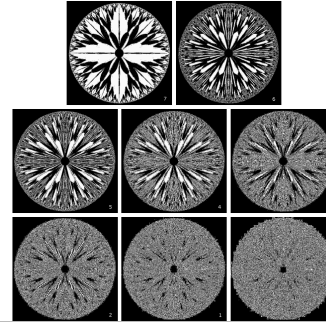


FIGURE 3.13 An 8-bit fractal image. (A fractal is an image generated from mathematical expressions.) (Courtesy of Mr. Melissa D. Binko, Swarthmore College, Swarthmore, PA.)

- A imagem (binária) para o plano do bit-7 pode ser obtido através de uma limiarização
 - mapeie todos os níveis entre 0 e 127 para 0
 - mapeie todos os níveis entre 128 e 255 para 255 (ou outro nível assim)

Todos os planos



plano 7 | plano 6

p5 | p4 | p3

p2 | p1 | p0

Histogramas

- Histogramas de uma imagem digital com níveis de cinza na faixa $[0, L-1]$ é uma função discreta $h(r_k) = n_k$
- onde:
 - r_k : o k-ésimo nível de cinza
 - n_k : o número de pixels na imagem com nível de cinza r_k
 - $h(r_k)$: histograma da imagem digital com níveis de cinza r_k

Histograma normalizado

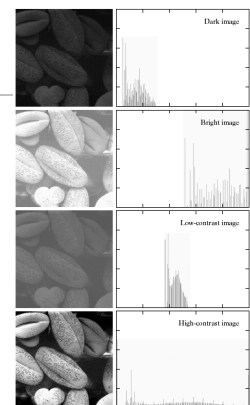
- Um histograma normalizado é obtido dividindo cada bin do histograma pelo número total de pixels da imagem
$$p(r_k) = n_k / n$$
para $k = 0, 1, \dots, L-1$
- $p(r_k)$ é uma estimativa da probabilidade da ocorrência do nível de cinza r_k
- A soma de todos os componentes de um histograma normalizado é 1

Processamento de histograma

- Operação básica para várias técnicas de processamento no domínio espacial
- Tipicamente utilizado para realçar imagens (melhorar contraste)
- A informação contida no histograma é útil também para segmentação e compressão de imagens.

Exemplo

- Imagens de pólem
 - Imagem escura: distribuição do histograma concentrado no lado escuro
 - Imagem clara
 - Imagem de baixo contraste: usa uma faixa estreita do histograma
 - Imagem de alto contraste: uso mais apropriado da faixa dinâmica da imagem, aproveitando todos os níveis do histograma

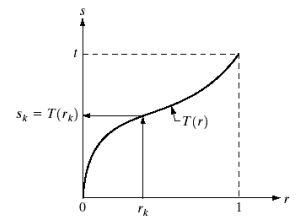


Equalização de histograma

- Como melhorar o contraste de uma imagem?
 - reajustando seu histograma para aproveitar melhor a faixa dinâmica
 - ou ajustando a função densidade de probabilidade do histograma original

Requisitos da Transformação

- $s = T(r)$
- onde $0 \leq r \leq 1$ (normalizado)
- $T(r)$ satisfaz:
 - a) $T(r)$ é injetora e aumenta monotonicamente no intervalo $0 \leq r \leq 1$
 - b) $0 \leq T(r) \leq 1$ para todo $0 \leq r \leq 1$



Condições para $T(r)$

- Função injetora (relação um para um) garante a existência da função inversa
- Monotonicidade preserva a variação preto para branco na imagem de saída, portanto não criando uma imagem negativa
- $0 \leq T(r) \leq 1$ para $0 \leq r \leq 1$ garante que os níveis de cinza da saída estarão na mesma faixa dos valores de entrada
- A transformação inversa é dada por $r = T^{-1}(s)$; $0 \leq s \leq 1$

Pausa para revisão: Função densidade de probabilidade

- Os níveis de cinza de uma imagem podem ser considerados variáveis aleatórias no intervalo $[0,1]$
- a pdf (probability density function) é um dos descritores fundamentais de uma variável aleatória

Variáveis aleatórias

- Uma variável aleatória x é uma função de valor real definida sobre o espaço de amostragem S
 - para cada evento em S , a variável aleatória assume um valor real, ou ainda,
 - uma variável aleatória mapeia cada evento em S para um valor na reta real
- Fatores geradores de confusão:
 - variáveis aleatórias são funções
 - a notação pode ser confusa

Variáveis aleatórias: exemplo

- Seja o experimento de retirar uma carta de um baralho com 52 cartas, e considere os seguintes eventos:
 - A: copas
 - B: espadas
 - C: paus
 - D: ouros
 - e portanto $S = \{A, B, C, D\}$
- Como seria uma variável aleatória?
- uma variável aleatória pode ser definida fazendo $x=1$ para o evento A, $x=2$ para B, etc

Outro exemplo

- Seja o experimento de lançar um dado
- Qual seria a variável aleatória?
- uma possibilidade de variável aleatória seria o resultado do experimento (1 a 6)
- outra possibilidades seria considerar os números pares e ímpares, $x=0$ para números pares e $x=1$ para ímpares
- **NOTE QUE:**
 - a probabilidade dos eventos não foi alterada
 - tudo que a váriável aleatória faz é mapear eventos à números reais

Caso contínuo

- Até aqui os exemplos utilizaram valores discretos
- Como fazer para tratar valores contínuos?
 - No caso discreto, a probabilidade de um evento varia de 0 a 1, mas no caso contínuo, qual é a probabilidade de um evento?
- A prob. de um evento contínuo é zero!

Exemplo:

- Dada uma função contínua, sabemos calcular a área entre 2 pontos **a** e **b** dessa função
- Mas a área de um ponto é zero pois a integral de **a** a **a**, por exemplo, é zero.
- Esse é o mesmo conceito que precisamos utilizar para variáveis aleatórias contínuas

Variáveis aleatórias

- Assim, ao invés de tratar probabilidades de um valor, é mais fácil considerar a probabilidade que o valor de uma variável aleatória assume em uma determinada faixa.
- Em particular, nós estamos interessados na probabilidade que uma variável aleatória seja menor ou igual (ou maior ou igual) a um valor específico **a** constante.
- Ou seja: $F(a) = P(x \leq a)$

Variáveis aleatórias

- Se a função é definida de $-\infty$ a $+\infty$, então os valores da variável aleatória **x** ficam definidos.
- A função **F** é chamada de função de distribuição de probabilidade acumulada, ou simplesmente de distribuição acumulada (CDF - cumulative distribution function)

Observações

- a notação utilizada não faz diferença entre a variável aleatória (função) e os valores que ela assume
- uma notação mais formal pode ser utilizada caso haja chance de confusão.
 - use letras maiúsculas para variáveis e letras minúsculas para representar valores
 - Por exemplo: $F_x(x) = P(X \leq x)$
 - Quando não há confusão, é comum usar a notação **F(x)** apenas

CDF: propriedades

- $F(-\infty) = 0$
- $F(+\infty) = 1$
- $0 \leq F(x) \leq 1$
- $F(x_1) \leq F(x_2)$ if $x_1 < x_2$
- $P(x_1 < x \leq x_2) = F(x_2) - F(x_1)$
- $F(x+) = F(x)$
 - onde $x+ = x + e$, sendo e um número positivo infinitesimal

PDF e CDF

- $p(x) = dF(x) / dx$
- $p(x)$ é a PDF da variável aleatória x
- $F(x) = \text{CDF de } x$
- Propriedades da PDF
 1. $p(x) \geq 0$ for all x
 2. $\int_{-\infty}^{\infty} p(x) dx = 1$
 3. $F(x) = \int_{-\infty}^x p(\alpha) d\alpha$, onde α é a variável de integração
 4. $P(x_1 < x \leq x_2) = \int_{x_1}^{x_2} p(x) dx$.

De novo ao discreto

- há um número finito de eventos
- as integrais são substituídas por somatórios
- as variáveis podem receber um índice
- por exemplo: as probabilidades de uma variável discreta com N valores, como um dado honesto onde $x_i = \text{face } i$, $P(x_i) = 1/6$, para $i = \{1, 2, \dots, 6\}$

Transformações de variáveis

- Se uma variável aleatória x é transformada por uma função de transformação monotônica $T(x)$, produz-se uma nova variável aleatória y
- A densidade de probabilidade de y pode ser obtida do conhecimento de $T(x)$ e a pdf de x , da seguinte forma:

$$p_y(y) = p_x(x) \left| \frac{dx}{dy} \right|$$

- onde a barra vertical significa o módulo

Transformações de imagens

- Seja
 - $p_r(r)$ a PDF de uma variável aleatória r
 - $p_s(s)$ a PDF de uma variável aleatória s
- Se $p_r(r)$ e $T(r)$ forem conhecidos e $T^{-1}(s)$ satisfizer a condição (a), então $p_s(s)$ pode ser obtido através da fórmula:

$$p_s(s) = p_r(r) \left| \frac{dr}{ds} \right|$$

- A pdf da variável transformada s é determinado pelo pdf da imagem de entrada e pela função de transformação $T(r)$

Função de transformação

- A função de transformação é uma função de distribuição acumulada (cdf) da variável aleatória r

$$s = T(r) = \int_0^r p_r(w) dw$$

onde w é a variável de integração

- note que $T(r)$ depende de $p_r(r)$

CDF e restrições

- Como a cdf é a integral da pdf, e a pdf é sempre positiva, a cdf satisfaz a primeira restrição (injetora e aumenta monotonicamente)
- portanto podemos utilizar a cdf como função de transformação para equalizar histogramas

Determinação de $p_s(s)$ a partir de $T(r)$

$$\begin{aligned} \frac{ds}{dr} &= \frac{dT(r)}{dr} \\ &= \frac{d}{dr} \left[\int_0^r p_r(w) dw \right] & p_s(s) &= p_r(r) \left| \frac{dr}{ds} \right| \\ &= p_r(r) & &= p_r(r) \left| \frac{1}{p_r(r)} \right| \\ & & &= 1 \text{ where } 0 \leq s \leq 1 \end{aligned}$$

sobre $p_s(s)$

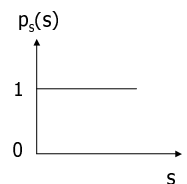
- como $p_s(s)$ é uma função de probabilidade, ela deve ser zero fora do intervalo $[0,1]$, pois a integral da função deve ser 1
- $p_s(s)$ é uma função densidade de probabilidade uniforme
- $p_s(s)$ é sempre uniforme, independente da forma de $p_r(r)$

ou seja

$$s = T(r) = \int_0^r p_r(w) dw$$

resulta

variável aleatória s é caracterizada por uma pdf uniforme



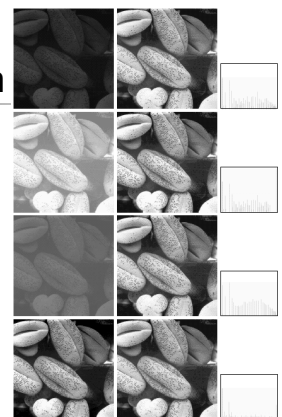
Transformação

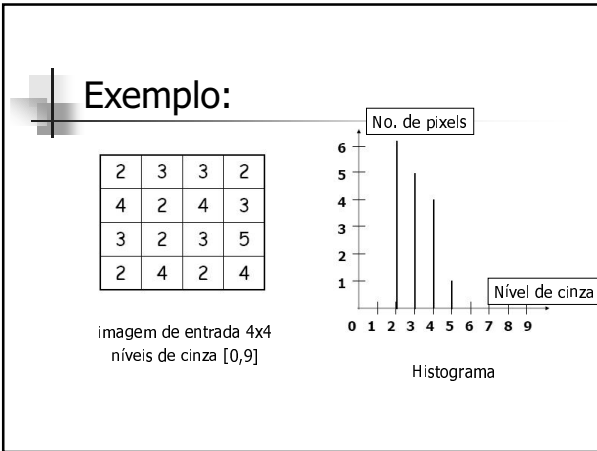
- a probabilidade de ocorrência de um nível de cinza em uma imagem é aproximadamente $p_r(r_k) = n_k / n$
 - onde $k = 0, 1, \dots, L-1$
- A versão discreta da transformação

$$\begin{aligned} s_k = T(r_k) &= \sum_{j=0}^k p_r(r_j) \\ &= \sum_{j=0}^k \frac{n_j}{n} \text{ where } k = 0, 1, \dots, L-1 \end{aligned}$$

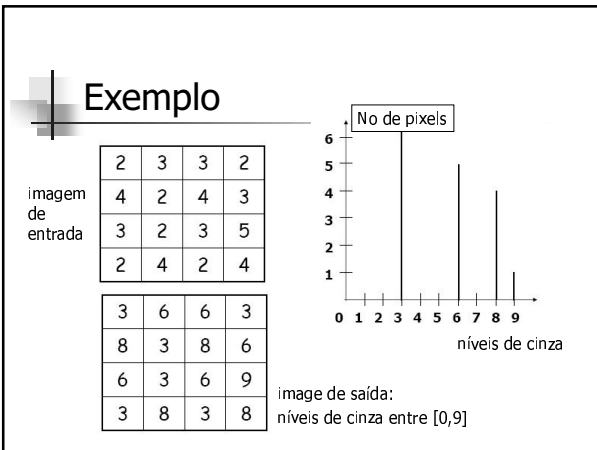
Equalização do histograma

- A imagem de saída é obtida através do mapeamento de cada pixel com nível de cinza r_k na imagem de entrada pelo valor s_k na imagem de saída
- Observe na figura que as imagens equalizadas são muito parecidas. No último caso, como a entrada já estava equalizada, não há grande alteração na qualidade da imagem.





Gray Level(j)	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
No. of pixels	0	0	6	5	4	1	0	0	0	0
$\sum_{j=0}^k n_j$	0	0	6	11	15	16	16	16	16	16
$s = \sum_{j=0}^k \frac{n_j}{n}$	0	0	$\frac{6}{16}$	$\frac{11}{16}$	$\frac{15}{16}$	$\frac{16}{16}$	$\frac{16}{16}$	$\frac{16}{16}$	$\frac{16}{16}$	$\frac{16}{16}$
$s \times 9$	0	0	≈ 3.3	≈ 6.1	≈ 8.4	9	9	9	9	9



- ### Observações
- A equalização de histogramas distribui os níveis de cinza para atingir o máximo nível de cinza (branco) pois a cdf é 1 quando $0 <= r <= L-1$
 - se os números acumulados de níveis de cinza são ligeiramente diferentes, eles podem ser mapeados para níveis um pouco diferentes, mas não necessariamente devido a aproximação para valores inteiros
 - Portanto a função de transformação discreta não pode garantir o mapeamento um para um