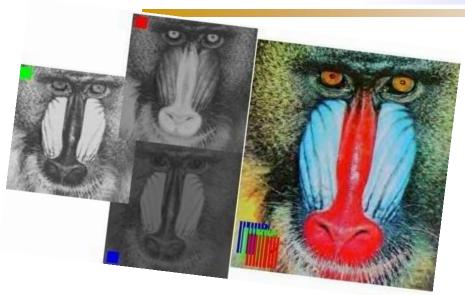
### Prof. Dr. Leandro Alves Neves

### Pós-graduação em Ciência da Computação



# Processamento de Imagens Digitais

Aula 03

### <sup>E</sup> Sumário

- Operações Lógicas e Aritméticas
- Transformações Geométricas
- Métricas de Qualidade de Imagens

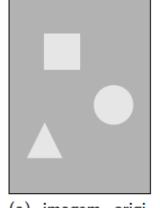


- Em imagens, as operações lógicas e aritméticas permitem alterar imagens
  - Considere as imagens f1 e f2, as operações aritméticas mais comuns são:

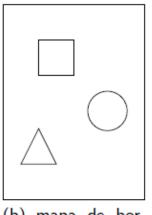
Adição	$f_1(x,y) + f_2(x,y)$
Subtração	$f_1(x,y)-f_2(x,y)$
Multiplicação	$f_1(x,y).f_2(x,y)$
Divisão	$f_1(x,y)/f_2(x,y)$

 Após as operações, respeitar limites para evitar números negativos, valores fracionários e valores de pixels maiores que a taxa de quantização, por exemplo.

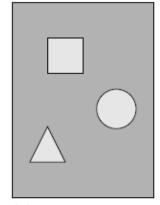
### Aplicações



(a) imagem original



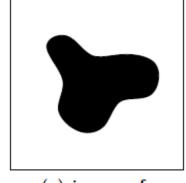
(b) mapa de bordas



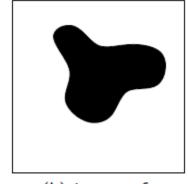
(c) sobreposiçãodo mapa de bordasà imagem original

Exemplo de Adição

Exemplo de Subtração



(a) imagem f<sub>1</sub>



(b) imagem f<sub>2</sub>



(c) diferença  $|\mathbf{f}_1 - \mathbf{f}_2|$ 

- Aplicações
  - Multiplicação ou divisão:
    - Ajustar brilho após o processo de aquisição
    - Filtragem de imagens
      - Especialmente no domínio da frequência e na modelagem de ruído.

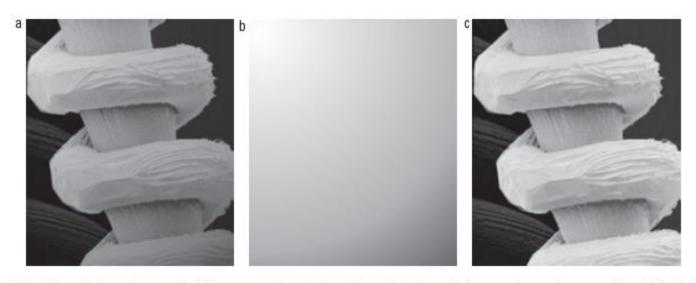


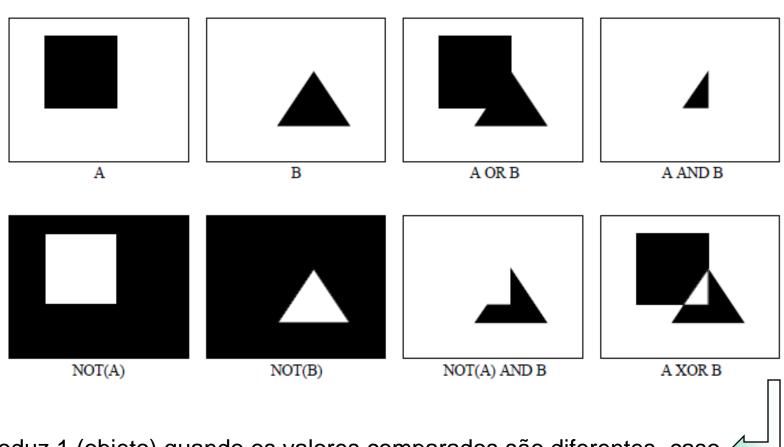
Figura 2.29 Correção de sombreamento. (a) Imagem sombreada de um filamento de tungstênio e suporte gerada por um microscópio eletrônico por varredura, ampliada aproximadamente 130 vezes. (b) O padrão de sombreamento. (c) Produto de (a) pelo inverso de (b). (Imagem original: cortesia de Michael Shaffer, Departamento de Ciências Geológicas, Universidade de Oregon, Eugene.)

 Considere as imagens f1 e f2, as operações lógicas mais comuns são:

AND	$f_1(x,y)$ AND $f_2(x,y)$
OR	$f_1(x,y)$ OR $f_2(x,y)$
XOR	$f_1(x,y)$ XOR $f_2(x,y)$
NOT	$NOT(f_1(x,y))$

- Quando combinadas: expressões lógicas mais complexas
- Aplicadas a partir de imagens binárias

Exemplos de operações lógicas



Produz 1 (objeto) quando os valores comparados são diferentes, caso contrário, produz 0 (fundo)

### Transformações geométricas

- Transformações geométricas:
  - Modificam a relação espacial entre os pixels de uma imagem
- Chamadas de transformações do tipo rubber sheet (superfície de borracha)
  - Consiste em duas operações básicas:
    - (1) uma transformação espacial de coordenadas
    - (2) interpolação de intensidade que atribui níveis de intensidade aos pixels transformados espacialmente
- **Expressa como:**  $(x, y) = T\{(v, w)\},$ 
  - (v, w) são coordenadas de um pixel na imagem original
  - (x, y) são as coordenadas do pixel correspondente na imagem transformada

# Transformações geométricas Tabela 2.2 Transformações afins baseadas na Equação 2.6-23.

Exemplos de transformações geométricas

Nome da transformação	Matriz afim, T	Equações coordenadas	Exemplo
Identidade	$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$	x = v y = w	T v
Escala	$\begin{bmatrix} c_x & 0 & 0 \\ 0 & c_y & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$	$x = c_x v$ $y = c_y w$	
Rotação	$\begin{bmatrix} \cos \theta & \sin \theta & 0 \\ -\sin \theta & \cos \theta & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$	$x = v \cos \theta - w \sin \theta$ $y = v \sin \theta + w \cos \theta$	
Translação	$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ t_x & t_y & 1 \end{bmatrix}$	$x = v + t_x$ $y = w + t_y$	
Cisalhamento (vertical)	$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ s_v & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$	$   \begin{aligned}     x &= v + s_v w \\     y &= w   \end{aligned} $	
Cisalhamento (horizontal)	1 s <sub>h</sub> 0 0 1 0 0 0 1	$x = v$ $y = s_h v + w$	7

### Transformações geométricas

Exemplo de transformação geométrica

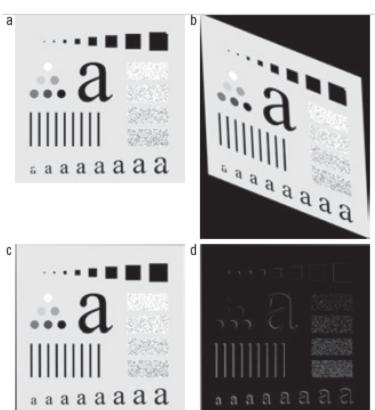


Figura 2.37 Registro de imagens. (a) Imagem de referência. (b) Entrada (imagem geometricamente distorcida). Pontos de controle correspondentes são mostrados como pequenos quadrados brancos próximos aos cantos da imagem. (c) Imagem registrada (observe os erros nas bordas externas). (d) Diferença entre (a) e (c), mostrando mais erros de registro.



 A qualidade de uma imagem pode ser avaliada via métricas

 As avaliações objetivas mais comuns são baseadas em medidas de similaridades ou diferenças entre as imagens

### PID

### Métricas de Qualidade de Imagens

- Considere as imagens f e g com dimensões M×N pixels, algumas métricas são:
  - Erro máximo (Maximum Error ME)

$$ME = \max |f(x, y) - g(x, y)|$$

- Interpretação:
  - Quanto menor, melhor a nova imagem se aproxima da original
  - Sensível a ruído ou variações locais nas imagens

- Erro médio absoluto (Mean Absolute Error MAE)
  - Soma da diferença absoluta de cada ponto da imagem original e da imagem aproximada, dividido pelo produto das dimensões

MAE = 
$$\frac{1}{MN} \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} |f(x,y) - g(x,y)|$$

### Interpretação:

- Quanto menor, melhor a nova imagem se aproxima da original
- Menos sensível ao ruído ou variações locais

- Erro médio quadrático (Mean Square Error MSE)
  - Soma do quadrado das diferenças de cada ponto da imagem original e da imagem aproximada, dividido pelo produto das dimensões

MSE = 
$$\frac{1}{MN} \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} [f(x,y) - g(x,y)]^2$$

### Interpretação:

Quanto menor, melhor a nova imagem se aproxima da original

- Raiz do erro médio quadrático (Root Mean Square Error RMSE)
  - Raiz quadrada do MSE (Erro médio quadrático)

RMSE = 
$$\sqrt{\frac{1}{MN} \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} [f(x,y) - g(x,y)]^2}$$

- Interpretação (é uma variação do erro médio quadrático):
  - Medida do desvio médio entre a imagem original e nova imagem
  - Indica a acurácia dos resultados numéricos
  - É sempre não negativo e um valor 0 indica similaridade perfeita

 Erro médio quadrático normalizado (Normalized Mean Square Error - NMSE)

NMSE = 
$$\frac{\sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} [f(x,y) - g(x,y)]^{2}}{\sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} [f(x,y)]^{2}}$$

- Interpretação (Variação do erro médio quadrático):
  - Valores variam entre 0 e 1, o que torna possível a avaliação de imagens com dimensões ou escalas diferentes.

### PID

# Métricas de Qualidade de Imagens

 Relação sinal-ruído de pico (Peak Signal to Noise Ratio – PSNR)

$$PSNR = 20 \log_{10} \frac{L_{max}}{RMSE} \implies Raiz do erro médio quadrático$$

- □ *L*<sub>max</sub>: valor máximo de intensidade de cinza
- PSNR é expressa em decibel (dB), unidade definida para medir intensidade sonora em escala logarítmica
- □ PSNR, valores entre 20 (para RMSE = 25,5) e 40 (para RMSE = 2,55)
- Quanto maior, melhor a nova imagem se aproxima da original

Covariância (relação linear, variação, entre duas imagens)

$$\sigma_{fg} = \frac{\sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} [f(x,y) - \mu_f][g(x,y) - \mu_g]}{MN}$$

 $\square$  em que  $\mu_f$ e  $\mu_g$  representam o nível de cinza médio nas imagens f e g, respectivamente.

 Coeficiente de Jaccard (relação linear, variação, entre duas imagens)

$$J = \frac{\sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} \begin{cases} = 1, & \text{se } f(x,y) = g(x,y) \\ = 0, & \text{caso contrário} \end{cases}}{MN}$$

 $\Box$  A igualdade f(x, y) = g(x, y) permite um valor de tolerância (t):

$$|f-g| \le t$$

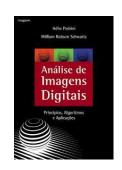
- J=0: duas imagens que não apresentam qualquer similaridade
- J=1: duas imagens que apresentam todos os elementos idênticos

### PID

### Referências

1. Pedrini, H., Schwartz, W. R. Análise de Imagens Digitais: Princípios Algoritmos e Aplicações. São Paulo: Thomson Learning, 2008.

Leitura: Capítulo 2, tópicos 2.11.8 a 2.13



González, R. C., Woods, R. E. Processamento de Imagens Digitais. São Paulo: Edgard Blücher Itda, 2000.



Leitura: Capítulo 2, tópicos 2.6.1 a 2.6.6



