

MO815/MC861 - Análise de Imagem Orientada a um Problema do Mundo Real

Alexandre Xavier Falcão

Instituto de Computação - UNICAMP

afalcao@ic.unicamp.br

Operações em processamento de imagem que transformam uma ou mais imagens em outra(s), ou extraem vetores de características, podem ser de três tipos.

- **Pontuais:** o valor do pixel na saída depende apenas de seu valor na entrada.
- **Baseadas em adjacência:** o valor do pixel na saída depende dos valores dos pixels em uma dada adjacência.
- **Baseadas em conexão:** o valor do pixel na saída depende dos valores de pixels em uma dada sequência de pixels adjacentes na imagem.

O histograma $h(I)$ de uma imagem $\mathbf{I} = (D_I, I)$ cinza de b bits de profundidade (i.e., com valores $0 \leq I(p) \leq 2^b - 1$) é um operador pontual.

- O histograma $h(I)$ mede a frequência de cada valor na imagem.

O histograma $h(l)$ de uma imagem $\mathbf{I} = (D_I, I)$ cinza de b bits de profundidade (i.e., com valores $0 \leq I(p) \leq 2^b - 1$) é um operador pontual.

- O histograma $h(l)$ mede a frequência de cada valor na imagem.
- O histograma associa a cada bin $0 \leq l \leq 2^b - 1$ do vetor, o número de pixels $p \in D_I$ com valor $I(p) = l$.

O histograma $h(l)$ de uma imagem $\mathbf{I} = (D_I, I)$ cinza de b bits de profundidade (i.e., com valores $0 \leq I(p) \leq 2^b - 1$) é um operador pontual.

- O histograma $h(l)$ mede a frequência de cada valor na imagem.
- O histograma associa a cada bin $0 \leq l \leq 2^b - 1$ do vetor, o número de pixels $p \in D_I$ com valor $I(p) = l$.
- No caso de uma imagem colorida, os valores de cada componente de cor são quantizados em um número de intervalos igual à raiz cúbica do número de bins do histograma.

O algoritmo para cálculo do histograma pode ser descrito como:

Entrada: Imagem $\hat{I} = (D_I, I)$.

Saída: Histograma $h(I)$ com 2^b bins.

- 1 Para todo $l = 0, \dots, 2^b - 1$, faça $h(l) \leftarrow 0$.
- 2 Para todo $p \in D_I$, faça $h(I(p)) \leftarrow h(I(p)) + 1$.

Operações matemáticas entre imagens são .

Sejam $\hat{I} = (D_I, I)$ e $\hat{J} = (D_J, J)$ duas imagens cinzas de **mesmo domínio**, $D_I = D_J$.

Operações matemáticas entre imagens são .

Sejam $\hat{I} = (D_I, I)$ e $\hat{J} = (D_J, J)$ duas imagens cinzas de **mesmo domínio**, $D_I = D_J$.

- Uma operação \odot (**lógica ou aritmética**) entre \hat{I} e \hat{J} gera uma imagem $\hat{K} = (D_K, K)$, $D_K = D_I = D_J$, onde $K(p) = I(p) \odot J(p)$ para todo $p \in D_K$.

Operações matemáticas entre imagens são .

Sejam $\hat{I} = (D_I, I)$ e $\hat{J} = (D_J, J)$ duas imagens cinzas de **mesmo domínio**, $D_I = D_J$.

- Uma operação \odot (**lógica ou aritmética**) entre \hat{I} e \hat{J} gera uma imagem $\hat{K} = (D_K, K)$, $D_K = D_I = D_J$, onde $K(p) = I(p) \odot J(p)$ para todo $p \in D_K$.
- A operação \odot pode ser *MINIMO* (*and* lógico), *MAXIMO* (*or* lógico), $+$, $-$, $/$, $*$, etc.
- Uma operação **aritmética** \odot entre um escalar s e \hat{I} gera uma imagem $\hat{K} = (D_K, K)$, $D_K = D_I$, tal que $K(p) = I(p) \odot s$ para todo $p \in D_K$.

Operadores pontuais

- A operação \odot pode ser $+$, $-$, $/$, $*$, \wedge . Por exemplo, em $\hat{K} = \hat{I}^{1/2}$, $K(p) = \sqrt{I(p)}$.
- Um operador matemático \mathbf{O} sobre uma imagem \hat{I} gera uma imagem $\hat{K} = (D_K, K)$, $D_K = D_I$, tal que $K(p) = \mathbf{O}(I(p))$ para todo $p \in D_K$.

- A operação \odot pode ser $+$, $-$, $/$, $*$, \wedge . Por exemplo, em $\hat{K} = \hat{I}^{1/2}$, $K(p) = \sqrt{I(p)}$.
- Um operador matemático \mathbf{O} sobre uma imagem \hat{I} gera uma imagem $\hat{K} = (D_K, K)$, $D_K = D_I$, tal que $K(p) = \mathbf{O}(I(p))$ para todo $p \in D_K$.
- O operador \mathbf{O} pode ser o valor absoluto, logaritmo, exponencial, seno, etc. Por exemplo, em $\hat{K} = |\hat{I} - \hat{J}|$, $K(p) = |I(p) - J(p)|$.

- A operação \odot pode ser $+$, $-$, $/$, $*$, \wedge . Por exemplo, em $\hat{K} = \hat{I}^{1/2}$, $K(p) = \sqrt{I(p)}$.
- Um operador matemático \mathbf{O} sobre uma imagem \hat{I} gera uma imagem $\hat{K} = (D_K, K)$, $D_K = D_I$, tal que $K(p) = \mathbf{O}(I(p))$ para todo $p \in D_K$.
- O operador \mathbf{O} pode ser o valor absoluto, logaritmo, exponencial, seno, etc. Por exemplo, em $\hat{K} = |\hat{I} - \hat{J}|$, $K(p) = |I(p) - J(p)|$.

Desta forma podemos ter expressões lógicas e aritméticas envolvendo várias imagens e escalares.

No caso de imagens coloridas $\hat{I} = (D_I, \vec{I})$ em um dado espaço de cor, este espaço pode ser transformado em outro por multiplicação matricial e outras operações matemáticas. Esta também é uma operação pontual.

$$\begin{bmatrix} K_1(p) \\ K_2(p) \\ K_3(p) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.299 & 0.587 & 0.114 \\ -0.169 & -0.331 & 0.500 \\ 0.500 & -0.419 & -0.081 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I_1(p) \\ I_2(p) \\ I_3(p) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 128 \\ 128 \end{bmatrix}$$

Neste exemplo, o operador $\hat{K} = \mathbf{O}(\hat{I})$ transforma a imagem \hat{I} do espaço RGB para uma imagem $\hat{K} = (D_K, \vec{K})$, $D_K = D_I$, no espaço YC_bC_r , onde K_1 é luminância Y , K_2 é crominância C_b e K_3 é crominância C_r .

Os exemplos mais simples de operadores baseados em adjacência são os operadores morfológicos.

- Uma relação de adjacência \mathcal{A} pode ser vista como um elemento estruturante planar em morfologia matemática.

Os exemplos mais simples de operadores baseados em adjacência são os operadores morfológicos.

- Uma relação de adjacência \mathcal{A} pode ser vista como um elemento estruturante planar em morfologia matemática.
- A **dilatação** $\hat{J} = \hat{I} \oplus \mathcal{A}$ de uma imagem \hat{I} por um elemento estruturante planar \mathcal{A} é definida por:

$$J(p) = \max_{\forall q \in \mathcal{A}(p)} \{I(q)\}.$$

Os exemplos mais simples de operadores baseados em adjacência são os operadores morfológicos.

- Uma relação de adjacência \mathcal{A} pode ser vista como um elemento estruturante planar em morfologia matemática.
- A **dilatação** $\hat{J} = \hat{I} \oplus \mathcal{A}$ de uma imagem \hat{I} por um elemento estruturante planar \mathcal{A} é definida por:

$$J(p) = \max_{\forall q \in \mathcal{A}(p)} \{I(q)\}.$$

- A dilatação elimina regiões escuras da imagem, mas aumenta as regiões claras.

O algoritmo da dilatação pode ser descrito por:

Entrada: $\hat{I} = (D_I, I)$ e \mathcal{A} .

Saída: $\hat{J} = (D_J, J)$.

Auxiliar: Variável i_{\max} .

- 1 Para todo $p \in D_J$, faça
- 2 $i_{\max} \leftarrow -\infty$.
- 3 Para todo $q \in \mathcal{A}(p)$, tal que $q \in D_I$, faça
- 4 Se $I(q) > i_{\max}$, então
- 5 $i_{\max} \leftarrow I(q)$.
- 6 $J(p) \leftarrow i_{\max}$.

- A **erosão** $\hat{J} = \hat{I} \ominus \mathcal{A}$ de uma imagem \hat{I} por um elemento estruturante planar \mathcal{A} é definida por:

$$J(p) = \min_{\forall q \in \mathcal{A}(p)} \{I(q)\}.$$

- A **erosão** $\hat{J} = \hat{I} \ominus \mathcal{A}$ de uma imagem \hat{I} por um elemento estruturante planar \mathcal{A} é definida por:

$$J(p) = \min_{\forall q \in \mathcal{A}(p)} \{I(q)\}.$$

- A erosão elimina regiões claras da imagem, mas aumenta as regiões escuras.

- A **erosão** $\hat{J} = \hat{I} \ominus \mathcal{A}$ de uma imagem \hat{I} por um elemento estruturante planar \mathcal{A} é definida por:

$$J(p) = \min_{\forall q \in \mathcal{A}(p)} \{I(q)\}.$$

- A erosão elimina regiões claras da imagem, mas aumenta as regiões escuras.
- Seu algoritmo requer uma variação simples do algoritmo da dilatação.

- A **erosão** $\hat{J} = \hat{I} \ominus \mathcal{A}$ de uma imagem \hat{I} por um elemento estruturante planar \mathcal{A} é definida por:

$$J(p) = \min_{\forall q \in \mathcal{A}(p)} \{I(q)\}.$$

- A erosão elimina regiões claras da imagem, mas aumenta as regiões escuras.
- Seu algoritmo requer uma variação simples do algoritmo da dilatação.
- Quando combinadas, elas geram vários filtros morfológicos que podem ser usados para realçar detalhes na imagem.

Filtros morfológicos apresentam as seguintes propriedades.

Filtros morfológicos apresentam as seguintes propriedades.

- monotonicidade - O filtro Ψ preserva a relação de ordem entre as imagens cinza $\hat{I} = (D_I, I)$ e $\hat{J} = (D_J, J)$, onde $D_I = D_J$.

$$\hat{I} \leq \hat{J} \Rightarrow \Psi(\hat{I}) \leq \Psi(\hat{J}),$$

onde $\hat{I} \leq \hat{J}$ significa que $I(p) \leq J(p)$, para todo pixel $p \in D_I$.

Filtros morfológicos apresentam as seguintes propriedades.

- monotonicidade - O filtro Ψ preserva a relação de ordem entre as imagens cinza $\hat{I} = (D_I, I)$ e $\hat{J} = (D_J, J)$, onde $D_I = D_J$.

$$\hat{I} \leq \hat{J} \Rightarrow \Psi(\hat{I}) \leq \Psi(\hat{J}),$$

onde $\hat{I} \leq \hat{J}$ significa que $I(p) \leq J(p)$, para todo pixel $p \in D_I$.

- idempotência - O filtro Ψ aplicado duas vezes à imagem gera o mesmo resultado de quando é aplicado uma única vez.

$$\Psi(\Psi(\hat{I})) = \Psi(\hat{I}).$$

Filtros de fechamento e de abertura morfológicos são exemplos que buscam reduzir as degradações causadas pela dilatação e erosão.

Filtros de fechamento e de abertura morfológicos são exemplos que buscam reduzir as degradações causadas pela dilatação e erosão.

- O fechamento $\hat{J} \bullet \mathcal{A}$ é dado por:

$$\hat{J} = (\hat{I} \oplus \mathcal{A}) \ominus \mathcal{A}$$

Filtros de fechamento e de abertura morfológicos são exemplos que buscam reduzir as degradações causadas pela dilatação e erosão.

- O fechamento $\hat{I} \bullet \mathcal{A}$ é dado por:

$$\hat{J} = (\hat{I} \oplus \mathcal{A}) \ominus \mathcal{A}$$

- A abertura $\hat{I} \circ \mathcal{A}$ é dada por:

$$\hat{J} = (\hat{I} \ominus \mathcal{A}) \oplus \mathcal{A}$$

Filtros de fechamento e de abertura morfológicos são exemplos que buscam reduzir as degradações causadas pela dilatação e erosão.

- O fechamento $\hat{I} \bullet \mathcal{A}$ é dado por:

$$\hat{J} = (\hat{I} \oplus \mathcal{A}) \ominus \mathcal{A}$$

- A abertura $\hat{I} \circ \mathcal{A}$ é dada por:

$$\hat{J} = (\hat{I} \ominus \mathcal{A}) \oplus \mathcal{A}$$

No caso de imagens coloridas, elas podem ser convertidas de RGB para YCbCr, os operadores serem aplicados em Y, e elas serem convertidas de volta para RGB. Vamos codificar e visualizar os resultados desses operadores...