

Morfologia Matemática Binária

Conceitos
fundamentais

(Pontos
básicos para
dominar a
área!

E
O trabalho 3 !!)

International Workshop on
**Artificial Intelligence and Innovative
Solutions for Digital Healthcare**

March 24th
9h - 17h

View program:


<https://bit.ly/3rXb8PP>



CAPES PRINT PROJECT
Artificial Intelligence Applied to Cerebral Signals -
Translating Neuroscience to Clinical Practice
<http://print-ia.midiacom.uff.br>

CHAIRS
Débora Christina Muchaluat Saade
Institute of Computing/UFF

Letícia de Oliveira
Biomedical Institute/UFF

 Universidade
Federal
Fluminense

Morfologia Matemática Binária

—

- Imagem como conjunto de pontos.
- Complemento, Reflexão, União, Interseção, Subtração, Soma vetorial, Diferença vetorial, Translação.
- Expansão x Encolhimento
- Erosão x Dilatação
- Operações Combinadas

Bases:

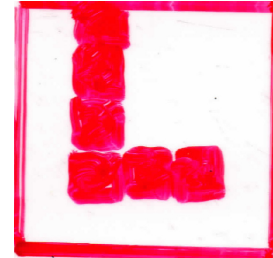
- **Formas** das estruturas presentes nas imagens sob as mais variadas representações possíveis.
- Construindo a teoria partir do zero usando apenas **noções básicas de conjuntos**.
- Então como “ver” uma **imagem como conjunto**? $I = \{ i_1 , i_2 , i_3 , \dots \}$

$$I = \{ i_1 , i_2 , i_3 \dots i_n \}$$

Então como ver uma **imagem I** como conjunto?

Que tal pensar em um **conjunto de pontos acessos na tela?**

$$I = \{ i_1, i_2, i_3 \dots i_n \}$$



E para **armazená-la ??**

Que tal só anotar onde tem **pixel ligado?**

Assim teremos uma imagem representada como um **conjunto de pontos i** da imagem.

$$I = \{ i_1, i_2, i_3 \dots i_n \}$$

Então podemos ver uma **imagem I** como **conjunto** de pontos acessos !

E armazená-la anotando onde tem **pixel ligado**.

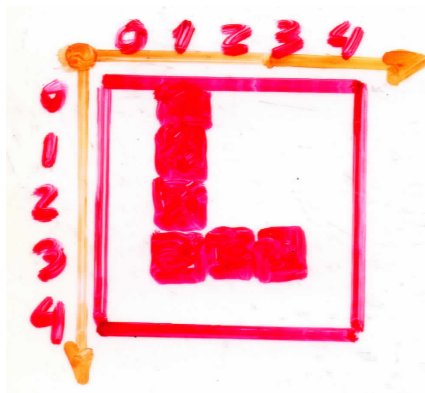
Assim teremos um **conjunto de pontos i** = imagem.

Mas precisamos **organizar** as coisas para **reproduzir** essa representação!

Ou seja:

primeiro usa-se um **sistema de coordenadas** para caracterizar as posições

$$I = \{ i_1, i_2, i_3, \dots, i_n \}$$



$$I = \{ i_1, i_2, i_3, i_4, i_5, i_6 \}$$

$$= \{ (linha, coluna) \neq 0 \} = I$$

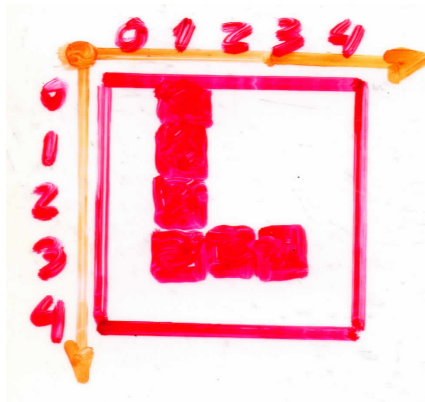
Precisamos **organizar** as coisas para reproduzir a representação!

E vamos usar um **sistema de coordenadas** para caracterizar as posições

Atenção:

As coordenadas em **imagens** costumam ter as **orientações diferentes** das Usadas em matemática! (como na figura abaixo).

Pixel ligado significa pixel com **valor diferente de zero**!



$$I = \{ i_1, i_2, i_3 \dots i_6 \} = \{ (\text{linha}, \text{coluna}) \neq 0 \} = \mathbf{I}$$

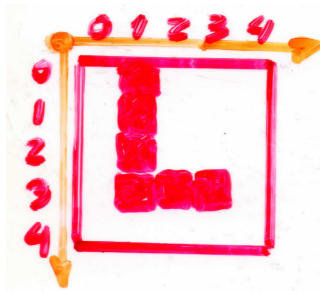
$$I = \{ i_1, i_2, i_3 \dots i_n \}$$

Agora teremos um **conjunto de pontos** i da imagem
perfeitamente identificado de **maneira única** pelas suas posições!

$$I = \{ i_1, i_2, i_3, \dots, i_n \}$$

Teremos tantos pixels ligados quanto elementos do conjunto!

O número de elementos de um **conjunto se chama de**
CARDINALIDADE DO CONJUNTO



$$= \{ (\text{linha}, \text{coluna}) \neq 0 \} = I$$

$$= \{ \underbrace{(0,1)}_{i_1}; \underbrace{(1,1)}_{i_2}; \underbrace{(2,1)}_{i_3}; \underbrace{(3,1)}_{i_4}; \underbrace{(3,2)}_{i_5}; \underbrace{(3,3)}_{i_6} \}$$

Super simples, não?

- Então, vamos a primeira pergunta desta **nossa nota 3**
- Atenção
- Qual a **cardinalidade** do conjunto **L** anterior?

$$I = \{ i_1, i_2, i_3, \dots, i_n \}$$

Faça o mesmo com a **Inicial do seu nome!**

- Usando um papel quadriculado como **background** (ou tela) , desenhe usando pixels **suas iniciais** , e as descreva como conjunto de pontos, mesmo! **!**
- Qual a **cardinalidade** deste conjunto? (**suas iniciais**)

$$I = \{ i_1, i_2, i_3 \dots i_n \}$$



Valendo ponto: com a Inicial do seu nome!



- Desenhe usando pixels **sua inicial** , e a descreva como conjunto de pontos, agora mesmo! **Já!** $I = \{ i_1, i_2, i_3, \dots, i_n \}$
- Qual a **cardinalidade** deste conjunto? n
- Repare que voce pode transferir essa imagem de um ponto a outro do **universo**, agora muito facilmente como um texto!
- Transfira ela a um colega, e veja se ele **descobre a inicial do seu nome!**
- Quem acertou a representação!!

A partir desta brincadeira temos
tudo em MM!!!

- Agora voce já internalizou o fundamento básico da MM!
- Só falta iniciar a sua cabeça para pensar em como usá-lo para tudo!!
- Isso será feito a partir de apenas operações de conjuntos, de mais 5 operações e seu cérebro!

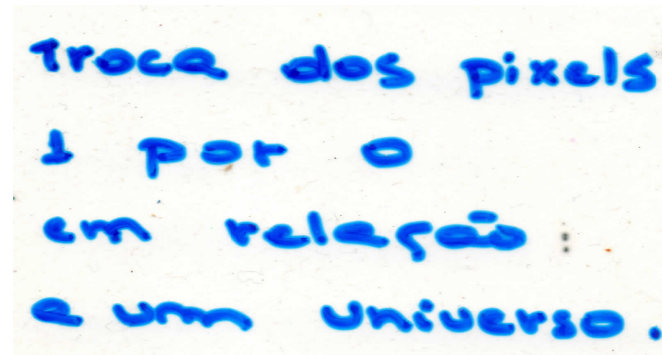
operações de conjuntos

- conjunto de pontos = imagens
 - Complemento,
 - Reflexão,
 - União,
 - Interseção,
 - Subtração,
 - Soma vetorial,
 - Diferença vetorial
 - Translação
- Operações Combinadas

operações de conjuntos

$$I = \{ i_1, i_2, i_3, \dots, i_n \}$$

Complemento \bar{I} :



Troca dos pixels
1 por 0
em relação
a um universo.

Algumas operações de conjunto

- São definidas em relação ao Universo : U
- E ele precisa estar bem descrito e claro no seu contexto!

Inversa

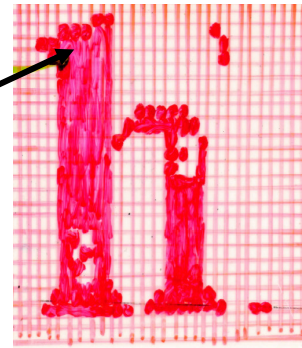
- **Inversão** de uma imagem pode ser visto como trocar os seus 0 por 1 (e vice versa) .

- Os pixels do **fundo = 0**
- Os pixels da **imagem = 1!!!**

Foreground (imagem)

≠

background (ou tela) = Domínio da Imagem ou conjunto Universo , ou conjunto subjacente : **U**



Mas em conjuntos isso se chama
complemento

Em relação ao Domínio da Imagem ou
conjunto Universo , ou conjunto
subjacente : ***U***

Pode-se ter muitas imagens em um Universo: **U**

A, B, ..., I, ...X
A₁, A₂, A_i,A_n
I₁, I₂, I_i,I_n
.....
X₁, X₂, X_i,X_n

- **Todas podem ser descritas e armazenadas de mesma maneira**
- Mas umas são *especiais (chamadas em MM de **ELEMENTOS ESTRUTURANTES**)* pois elas vão ser *operadas em outras*, e dependendo de como forem pode-se *ter efeitos específicos!*

operações de conjuntos:

Complemento \bar{A} , \bar{I}

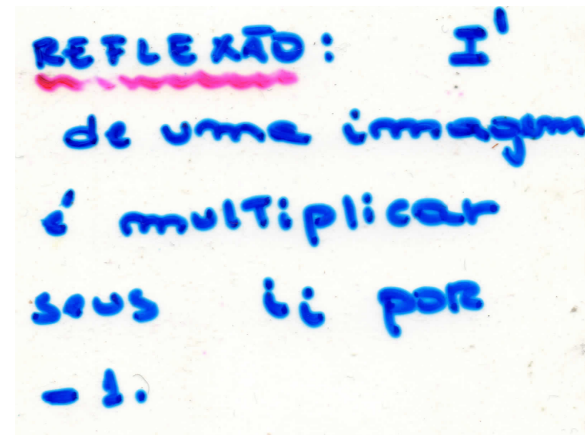
- Qual o complemento de sua inicial?
- Qual a cardinalidade deste novo conjunto?

$$\bar{I} = \{ i_1, i_2, i_3, \dots, i_n \}, \text{ o } n \text{ é o mesmo?}$$

operações de conjuntos:

Reflexão : I'

$$I = \{ i_1, i_2, i_3 \dots i_n \}$$



REFLEXÃO: I'
de uma imagem
é multiplicar
seus i_i por
-1.

Repare que aqui, em outro nível você, precisaria se preocupar com o que seria Visível em seu vídeo, mas isso (repetindo) está em outro nível de abstração. E a ideia é entender cada operação a seu tempo.

operações de conjuntos:

Reflexão

- Qual o Reflexão de sua inicial?
- Qual a **cardinalidade** deste novo conjunto?

$$I' = \{ -i_1, -i_2, -i_3, \dots, -i_n \}$$

operações de conjuntos:

Interseção \cap

- Para essa se usam dois conjuntos: A e X (por exemplo)

INTERSEÇÃO. DA IMAGEM BINÁRIA A e X ,
 $A \cap X$, É A IMAGEM BINÁRIA COM 1 EM
TODOS OS PIXELS p QUE FOREM 1 EM
AMBAS A e X .

$$A \cap X = \{p \mid p \in A \text{ e } p \in X\}$$

Lembrando notação de conjuntos:

- $|$ = tal que
- \cap = interseção
- \in = pertence (e não pertence \notin)
- C = contido (ou contém se invertido)
- \cup = união
- $-$ ou $/$ = subtração de conjuntos
- $+$, $-$ = soma ou subtração vetorial
- Faça a **União e a Interseção** da sua inicial com a de seu colega!
- Qual a **cardinalidade** destes novos conjuntos?

operações de conjuntos:

União ^U

- Para essa também se usam dois conjuntos:
A e **X** (por exemplo)

UNIÃO DE **A** e **X**, **AUX**, é a imagem
COM 1 EM TODOS OS PIXELS QUE FOREM
1 EM **A**, OU **1** EM **X**, OU EM AMBOS. (**A** ∪ **X**)

$$\mathbf{AUX} = \{ p \mid p \in \mathbf{A} \text{ OU } p \in \mathbf{X} \}$$

Essas operações podem ser feitas na lista de pontos sem voce ver as images!

- Assim o computador pode fazer o mesmo que você quando está olhando os conjuntos!
- Mas ele usa a lista de pontos!
- Faça a **União e a Interseção** da sua inicial com a de seu colega como seu computador faria!
- **Faça a reflexão** como seu computador faria!
- **Deu o mesmo resultado?**

Subtração de conjuntos = Subtração de imagens

- Considere dois conjuntos **A** e **X**
(ou duas imagens)

A SUBTRAÇÃO DE A POR X, $A-X$, É
O CONJUNTO DOS PIXELS QUE SÃO 1 E A MAS
NÃO SÃO 1 EM X.

$$A-X = \{ p \mid p \in A \text{ e } p \notin X \}$$

Subtração de imagens em MM

- Obs.:
 - não existe em matemática a soma de dois conjuntos, A e X (embora em AI exista a soma de imagens) .
- O símbolo $/$ é preferível ao $-$, pois existe a operação de diferença vetorial que também usa esse símbolo e, as vezes, pode ficar dubio , a qual se está referindo.
- Mas usa-se também a convenção de conjuntos e elementos de matemática: Conjunto sempre é referido com MAIUSCULAS , I , e elementos de conjuntos com minúsculas , i .
 - Vc deve ter notado a diferença entre I e i , e todos os demais até agora, por exemplo....

Subtraia agora 2 imagens

(sua inicial e a de seu colega)

- Considerando só a lista de pontos , isto é (= i.e.) **como o computador faria!**
- **Faça isso olhando as imagens!**
- Construa a lista de pontos = ao resultado do computador!
- **Como ficou o resultado?**
- Qual a **cardinalidade** deste novo conjunto?

Soma e diferença vetorial

SOMA VETORIAL DE UM PIXEL p DE ÍNDICES
 (i, j) COM O PIXEL q DE ÍNDICES (k, l)
É O PIXEL $p+q$ COM ÍNDICES $(i+k, j+l)$

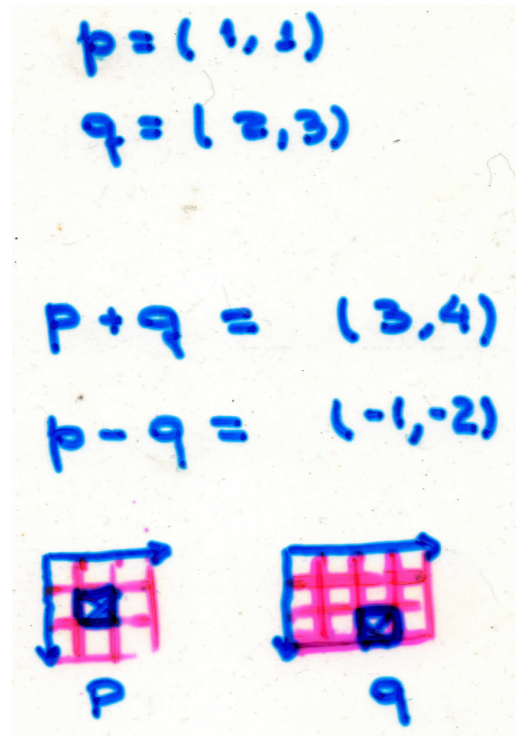
Vc deve ter notado que agora se descreve em “minúsculas” a definição acima, logo passamos a nível de elementos do conjunto ou de pixels agora....

Soma e diferença vetorial

DIFERENÇA VETORIAL DE $P-Q$ É O PIXEL
COM ÍNDICES $(i-k, j-l)$

Soma e diferença vetorial (de pixels em imagens e MM)

- Obs : pixeis ou pixels?
- Seja os pixels:



Ok em conjuntos, mas para que serve essas 2 últimas em imagens?

- Considere que voce queira transladar **A** e **X** (as imagens que está brincando até aqui) .

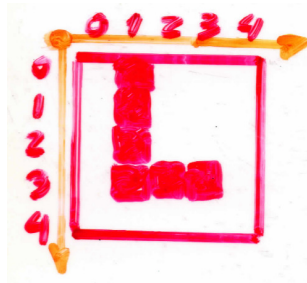
translação de imagens em MM

- Considere o conjunto **A** (imagem) e um vetor de translação representado por **p**

TRANSLAÇÃO. Se **A** é uma imagem binária e **p** for um pixel, então a translação de **A** por **p** é a imagem dada por:

$$A_p = \{ a + p \mid a \in A \}$$

Considere o conjunto **A** (a imagem **L** inicial)
e o vetor de translação representado pelo
segundo pixel de **X1** ou **x₂**

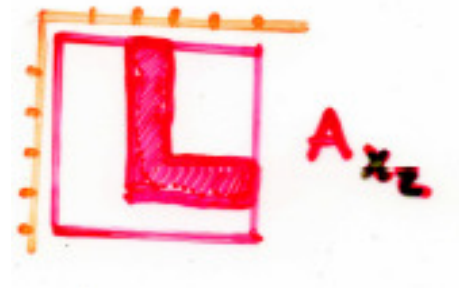


$$= \{ \underbrace{(0,1)}_{i_1}; \underbrace{(1,1)}_{i_2}; \underbrace{(2,1)}_{i_3}; \underbrace{(3,1)}_{i_4}; \underbrace{(3,2)}_{i_5}; \underbrace{(3,3)}_{i_6} \}$$

$$X_1 = \boxed{\text{red box}} = \{ \underbrace{(0,0)}_{x_1}, \underbrace{(0,1)}_{x_2} \}$$

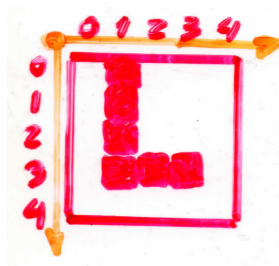
Como fica o conjunto A_{x_2} ?

$$A_{x_2} = \{(0,2), (1,2), (2,2), (3,2), (3,3), (3,4)\}$$



Conjunto A (a imagem L inicial) e o vetor de translação = segundo pixel de X_1 ou x_2

Como fica o conjunto A_{x_1} ?



$$= \{ \underbrace{(0,1)}_{i_1}; \underbrace{(1,1)}_{i_2}; \underbrace{(2,1)}_{i_3}; \underbrace{(3,1)}_{i_4}; \underbrace{(3,2)}_{i_5}; \underbrace{(3,3)}_{i_6} \}$$

Fim

das operações em conjunto!

Complemento,
Reflexão,
União,
Interseção,
Subtração,
Soma vetorial,
Diferença vetorial
Translação

Qual delas **é comutativa**? (i.e. a ordem não afeta o resultado)
O que ocorre com cada uma delas se voce **repetir** a mesma operação uma segunda vez?

- Qual a **cardinalidade** de um conjunto transladado, e depois da soma vetorial?

Operações em conjuntos = Operações em imagens

- Muito simples até aqui e as outras de imagens?
- Elas são basicamente ainda mais fáceis pois são:
 - ainda mais intuitivas
 - e só são mais umas poucas !!!

Em imagens, a MM

Considera operações simples e suas combinações definidas por um ser pensante (**você**) e executadas em suas imagens até por uma **máquina programada** por voce !

Isso será feito a partir apenas de
mais **6 operações** e cérebro!

- Expansão x Encolhimento
- Erosão x Dilatação
- Esqueletização e “Divisor de águas” (watershed)

Expansão

- Ponha o valor do pixel da imagem para 1 se algum vizinho dele for 1

(Mas isso é *mole* demais!!!!
qualquer um faz esse algoritmo, não?)

Expansão= Ponha o valor do pixel da imagem para **1** se algum vizinho dele for **1**

Usando um papel quadriculado como **background** (ou tela) , expanda sua inicial e a do seu colega, e as descreva como conjunto de pontos, agora mesmo!!

- Vc acertou !!



Encolhimento

- Ponha o valor do pixel 1 da imagem para 0 se algum vizinho dele for 0

(Mas isso é mais *mole* ainda ! ! ! !
qualquer um que nem fazia o algoritmo
anterior agora faz esse, não?)

Encolhimento = Ponha o valor do pixel da imagem para 0 se algum vizinho dele for 0

Usando um papel quadriculado como **background** (ou tela) , **encolha** sua inicial e a do seu colega, e as descreva como conjunto de pontos, agora mesmo!!

- Quem acertou !!



Voce já deve ter muitos pontos !!!

Mas agora voltando a teoria.

- A MM é **não linear!**

Você lembra de tudo o que significa isso?

Uma das consequências é que:

- As **operações da MM não tem inversa!!!**
- E isso é uma **enorme vantagem** se voce tirar proveito do caso.

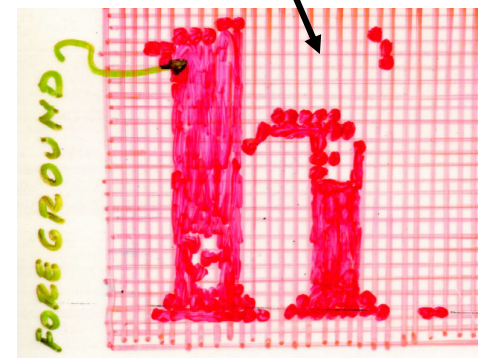
Inversa?

- **Inversão** pode ser visto de diversas maneiras.
- Uma das coisas é que a idéia de **fundo** e **imagem** pode ser invertida!!!

Foreground (**imagem**)

≠

background (ou tela)



Com essa Inversa

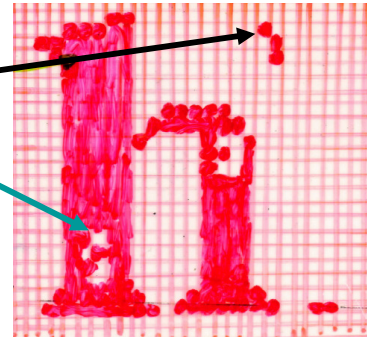
- **O encolhimento** pode ser visto de como **a expansão** do fundo.

Como a sua **imagem** pode ser invertida!!!

- **A expansão** pode ser vista de como o **encolhimento** do fundo.

Aplicações

- Retirar falhas (ou buracos indesejáveis) nas imagens
- Remover ruídos (pixeis indesejáveis pertencentes a imagem)
- Aplicações sucessivas e iterativas



Aplicações

- Remover buracos
- Aplicações sucessivas



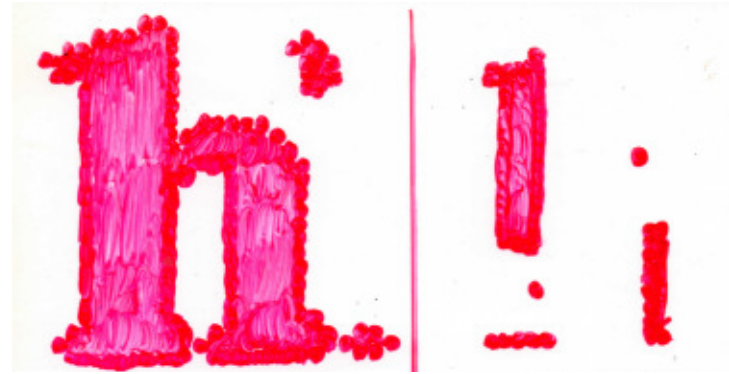
Aplicações

- Remover ruidos
- Aplicações sucessivas



Aplicações

- Remover defeitos
- Aplicações sucessivas



encolhimento seguido de **expansão**

≠

expansão seguido de **encolhimento**

Aplicações



- Retirar falhas
- Remover ruidos
- No desenho de **suas iniciais** inclua falhas, e **as descreva**, e também **como poderia retirá-las** usando os 2 algoritmos que já foram desenvolvidos.
- Se seu colega conseguir reproduzir tudo isso na sua descrição **voce ganha ponto** pelo seu algoritmo!

Voce já deve ter muitos pontos !!!

- Como ficaram a **cardinalidade** dos novos conjuntos?

Pode-se ter muitas imagens em um Universo: U

$A, B, \dots, I, \dots X$
 $A_1, A_2, \dots, A_i, \dots, A_n$
 $I_1, I_2, \dots, I_i, \dots, I_n$
.....
 $X_1, X_2, \dots, X_i, \dots, X_n$

- Todas podem ser descritas e armazenadas de mesma maneira
- Mas as *especiais, que* vão ser *operadas em outras, são chamadas* de
ELEMENTOS ESTRUTURANTES

ELEMENTO ESTRUTURANTE : E

É O CONJUNTO COM O QUAL A IMAGEM SERÁ OPERADA.

$$X_1 = \begin{array}{|c|} \hline \blacksquare \\ \hline \end{array} = \left\{ \underbrace{(0, 0)}_{x_1}, \underbrace{(0, 1)}_{x_2} \right\}$$

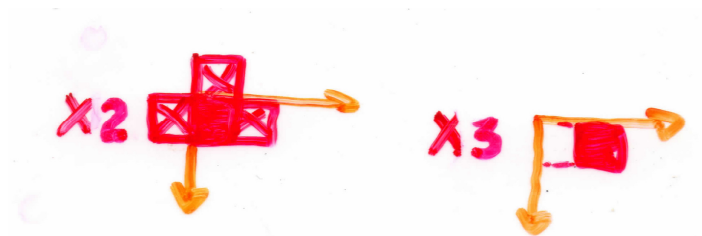
A ORIGEM DO ELEMENTO ESTRUTURANTE É OPERADO COM CADA PONTO NÃO ZERO DA IMAGEM.

ELEMENTO ESTRUTURANTE : é uma imagem

$$x_1 = \begin{array}{|c|} \hline \blacksquare \\ \hline \end{array} = \left\{ \underbrace{(0,0)}_{x_1}, \underbrace{(0,1)}_{x_2} \right\}$$

SUA ORIGEM DEVE SER DEFINIDA DE ALGUMA MANEIRA **precisa!**

Voce reconhece o que seria o centro destes elementos abaixo:



Mas liberdade é a chave da MM

- Assim não precisa ser **o centro descrito sempre desta maneira**, desde que, de alguma forma seja claro onde ele está!
- Se o EE for simétrico , inclusive geralmente se toma o ponto de simetria , ou dupla simetria como centro!

EE entendido!!

- Mas e em que **operações** ele entra?
- Inicialmente **qualquer operação entre conjuntos, como as que já vimos:**
(já que ele é um conjunto)

Mas nas **duas novas** a seguir **ele é essencial**

Erosão

Dilatação

Dilatação

$$A \oplus X = \bigcup_{x_i \in X} A_{x_i}$$

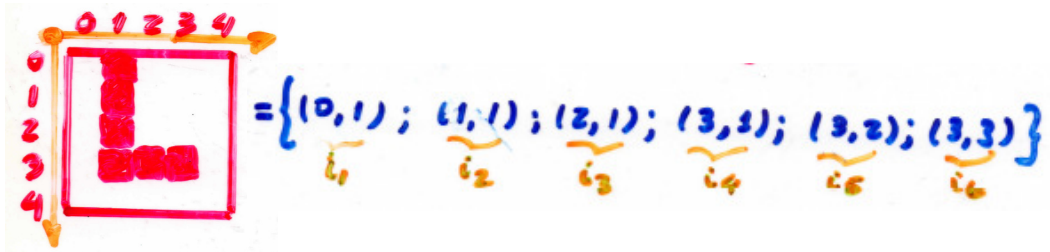
Se $I_{x_1}, I_{x_2}, \dots, I_{x_m}$ forem as TRANSLAÇÕES DA IMAGEM I pelos pixels x da IMAGEM $X = \{x_1, x_2, \dots, x_m\}$, ENTÃO A UNIÃO DESSAS TRANSLAÇÕES É CHAMADA DE DILATAÇÃO DE $A=I$ POR X :

$$A \oplus X = \bigcup_{x_i \in X} A_{x_i}$$

Dilatação de A por X:

$$A \oplus X = \bigcup_{x_i \in X} A_{x_i}$$

por exemplo se $A = I$ e $X = X_1$



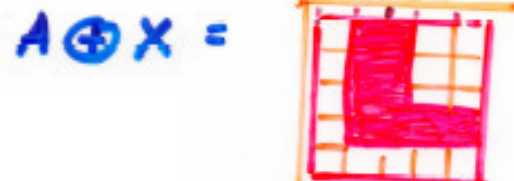
$$X_1 = \{(0,0), (0,1)\}$$

$$A \oplus X = A_{x_2} \cup A_{x_1}$$

$$A_{x_2} = \{(0,2), (1,2), (2,2), (3,2), (3,3), (3,4)\}$$



$$A_{x_1} = A$$



A Dilatação é comutativa

$$A \oplus X = X \oplus A$$

A Dilatação é associativa

$$A \oplus (X_1 \oplus X_2) = (A \oplus X_1) \oplus X_2$$

Voce reconhecer essas propriedades faz seus projeto serem eficientes e serem de um ser **pensante** não de uma maquina repetitiva e obediente!

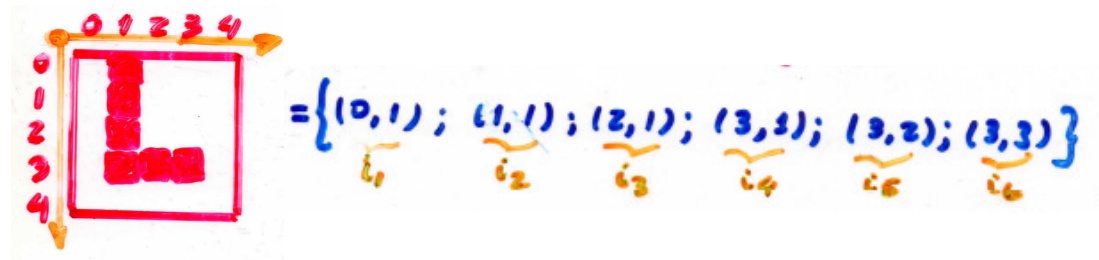
Mas voce pode incluir isso (**propriedades**) em seus algoritmos também!

Propriedades da dilatação:

- Se X só tem um pixel, então a dilatação se transforma em uma translação !
- Sua cardinalidade não será afetada!

Se $A = I$ e $X = x_3$, $A \oplus X = ?$

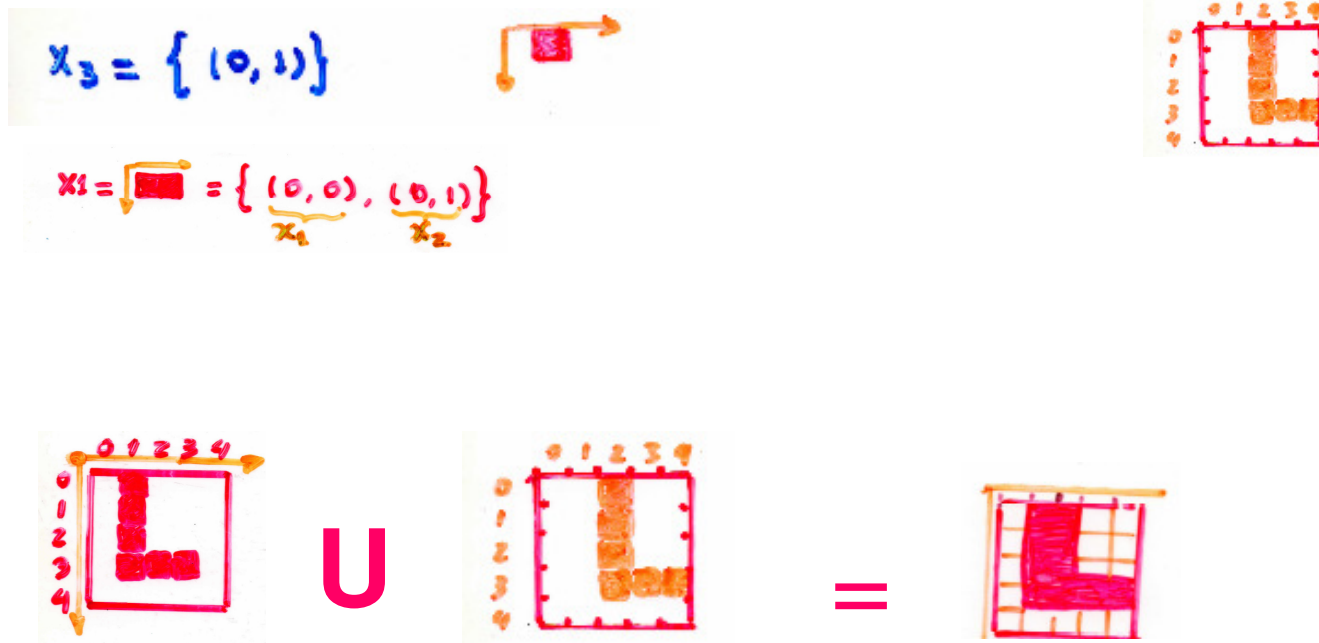
$x_3 = \{(0,1)\}$



$$A \oplus X = A_{p=(0,1)} = \{(0,2), (1,2), (2,2), (3,2), (3,3), (3,4)\}$$

Propriedades da dilatação:

- Pode-se aproveitar operações anteriores se seu X for se transformando ou crescendo ou ele mesmo se dilatando !



Propriedades da dilatação:

A DILATAÇÃO É DISTRIBUTIVA EM
RELAÇÃO A UNIÃO:

$$A \oplus (X_1 \cup X_2) = A \oplus X_1 \cup A \oplus X_2$$

Erosão

- Ela não é o encolhimento, seria a dual da dilatação (que por sua vez não é a expansão).

- Alias:

qual o nome em Ingles de todas as operações descritas aqui nestes slides?

Erosão $I \ominus X$

A EROSAO DE UMA IMAGEM I POR OUTRA IMAGEM X TEM 1 EM UM PIXEL p SE E SO SE CADA PIXEL 1 NA TRANSLACAO DE X POR p E TAMBEM 1 EM I .

$$I \ominus X = \{p \mid X_p \subseteq I\}$$

$$\text{Se } A = I \text{ e } X = X_3$$

$$A \ominus X_3 = \{p \mid X_{3,p} \subseteq A\} = ?$$

Erosão de A pelo EE B é definida $\Rightarrow A \ominus B = \{p \mid B_p \subseteq A\}$

Faça a erosão

- Pela aplicação da sua definição por essa fórmula:

$$A \ominus B = \{p | B_p \subseteq A\}$$

Que em linguagem de conjuntos nos diz que: Erosão de A pelo EE B é o conjunto dos pontos p tal que B transladado do ponto p esta contido ou é igual ao conjunto da imagem A.

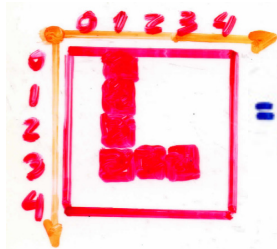
Ou seja teste essas possibilidades, ou seja o que ocorre quando B é transladado para cada possivel p !

Erosão

$$I \ominus X = \{p \mid X_p \subset I\}$$

$$Se A = I \text{ e } X = X_3 \quad A \ominus X_3 = \{p \mid X_{3,p} \subset A\} = ?$$

$$X_3 = \{(0,1)\}$$



$$= \{(0,1); (1,1); (2,1); (3,1); (3,2); (3,3)\}$$

$p(0,0) = 1$? com $A \ominus X_3$ na $X_{3,p(0,0)}$ for 1 em A
ou $X_{3,p} \subset A$?

$$X_{3,p(0,0)} = \{(0,1)\} \subset A ?$$

S

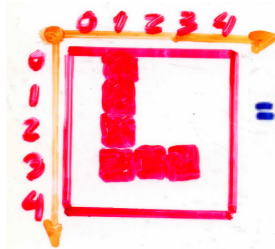
$$A \ominus B = \{p \mid B_p \subset A\}$$

Erosão $I \ominus X = \{p \mid X_p \subset I\}$

Se $A = I$ e $X = X_3$

$A \ominus X_3 = \{p \mid X_{3,p} \subset A\} = ?$

$X_3 = \{(0,1)\}$



$= \{(0,1); (1,1); (2,1); (3,1); (3,2); (3,3)\}$

$p(0,1) = ?$

$X_{3,p=(0,1)} = \{(0,2)\} \subset A ?$

N

$p(1,0) = ?$

$X_{3,p=(1,0)} = \{(1,1)\} \subset A ?$

S

$A \ominus B = \{p \mid B_p \subset A\}$

Erosão

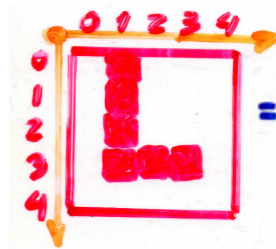
$$I \ominus X = \{p \mid X_p \subset I\}$$

$$Se A = I \text{ e } X = X_3$$

$$A \ominus X_3 = \{p \mid X_{3,p} \subset A\} = ?$$



$$X_3 = \{(0,1)\}$$



$$= \{(0,1); (1,1); (2,1); (3,1); (3,2); (3,3)\}$$

$$p(1,1) = ? \quad X_{3,p(1,1)} = \{(1,2)\} \subset A? \quad N$$

CONTINUEM....

Faça a erosão de L até o final usando essa definição!

$$A \ominus B = \{p \mid B_p \subseteq A\}$$

Mas essa não é a única definição

- Há outra definição equivalente (na verdade outras!)



- Procure mais algumas.

Erosão (definição equivalente)



Para que pontos é possível transladar o elemento estruturante de modo a que ele fique $\subset A$?

DEF. INTUITIVA DA EROSAO

$A \ominus X_3$

Interseção das Translações de A por cada um dos pixels de X (multiplicados por -1) REFLETIDOS

$X_3 = \{(0,1)\}$

$S \subset A = I \ominus X = X_3$

$= \{(0,1); (1,1); (2,1); (3,1); (3,2); (3,3)\}$

$\underbrace{\quad}_i \quad \underbrace{\quad}_i \quad \underbrace{\quad}_i \quad \underbrace{\quad}_i \quad \underbrace{\quad}_i \quad \underbrace{\quad}_i$

Erosão (definição equivalente)

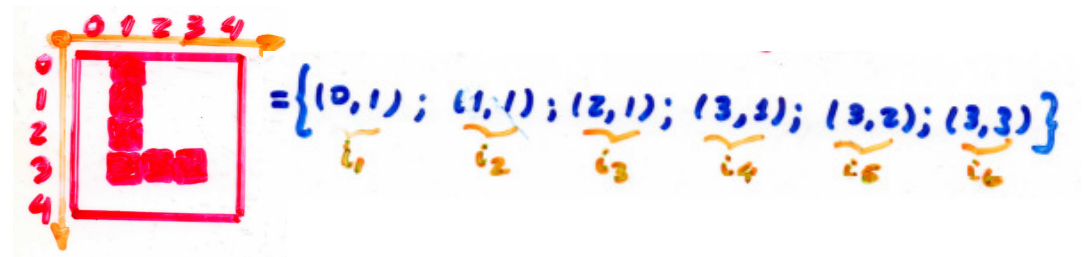


$$I \ominus X = \bigcap_{x_i \in X} A_{-x_i}$$

Interseção das Translações de A por cada um dos pixels de X (multiplicados por -1) REFLETIDOS

$$x_3 = \{(0,1)\}$$

$$\text{Se } A = I \text{ e } X = x_3$$

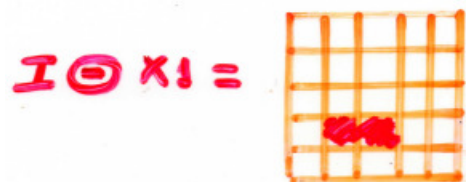
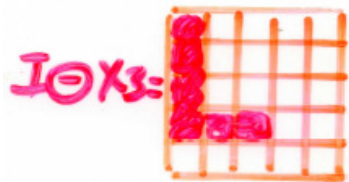


Faça a erosão de L usando essa definição!

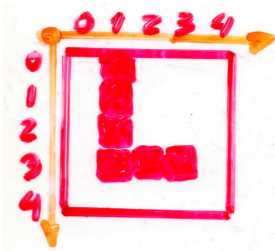
Voce faria isso com a sua inicial!!!

Erosão (def. equivalente)

A EROSIÃO DE UMA IMAGEM POR UM ELEMENTO ESTRUTURANTE, X , É A IMAGEM DE TODAS AS LOCALIZAÇÕES ONDE O ELEMENTO ESTRUTURANTE ESTÁ CONTIDO EM A



$I \ominus X_2 = \phi$



$X_1 = \begin{bmatrix} \blacksquare & \blacksquare \\ \blacksquare & \blacksquare \end{bmatrix} = \{ \underbrace{(0,0)}_{x_1}, \underbrace{(0,1)}_{x_2} \}$



Quantas definições mais vocês acharam?

Essa é outra característica da MM!

(definições variadas e livres de serem criadas)

EROSÃO É A OPERAÇÃO OPOSTA ($A \ominus X$)
DA DILATAÇÃO ($A \oplus X$)


A DILATAÇÃO E A EROSAO SÃO OPERAÇÕES
DUAIS. GEOMETRICAMENTE: $\overline{A \oplus B} = \bar{A} \ominus B'$
 $\overline{A \ominus B} = \bar{A} \oplus B'$

Verificando essas propriedades!

$$\overline{A \ominus B} = \bar{A} \oplus B'$$

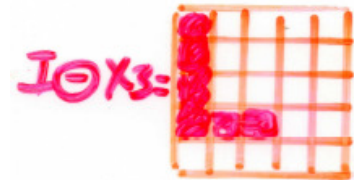
$x_3' = \{(0, -1)\}$ $\bar{I} = \{(0,0), (0,2), (0,3), (0,4)$
 $(1,0), (1,2), (1,3), (1,4)$
 $(2,0), (2,2), (2,3), (2,4), (3,0), (3,4)$
 $(4,0), (4,1), (4,2), (4,3), (4,4)\}$

$\bar{I} \oplus x_3' = \{(0,-1), (4,4), (0,2), (0,3), (1,-1), (4,1), (1,2), (1,3)$
 $(2,-1), (3,1), (3,2), (2,3), (3,-1), (3,2), (4,-1), (4,0)$
 $(4,1), (4,2), (4,2)\}$




$$\{(0,1); (1,1); (2,1); (3,1); (3,2); (3,3)\}$$

$\underbrace{\quad}_i \quad \underbrace{\quad}_2 \quad \underbrace{\quad}_3 \quad \underbrace{\quad}_4 \quad \underbrace{\quad}_5 \quad \underbrace{\quad}_6$



Verificando a outras propriedades?

A DILATAÇÃO E A EROSAO SÃO OPERAÇÕES DUAIS. GEOMETRICAMENTE: $\overline{A \oplus B} = \overline{A} \ominus \overline{B}$

Verifique, isso é mostre que ambas representa a mesma imagem final para quaisquer conjuntos A e B .

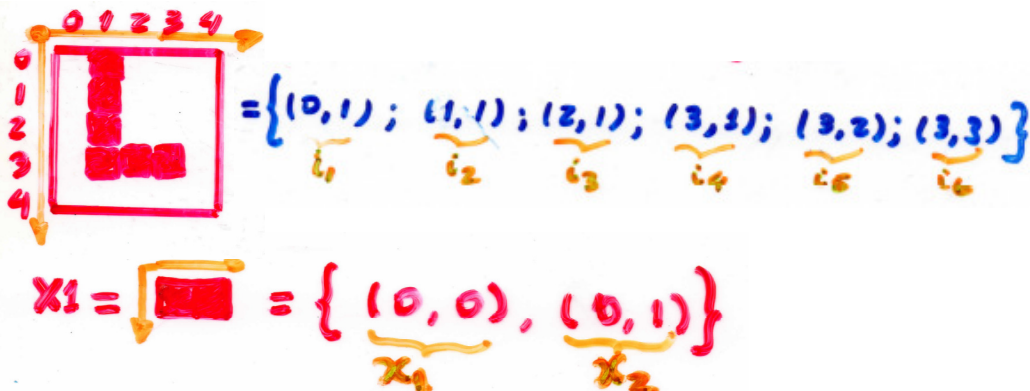
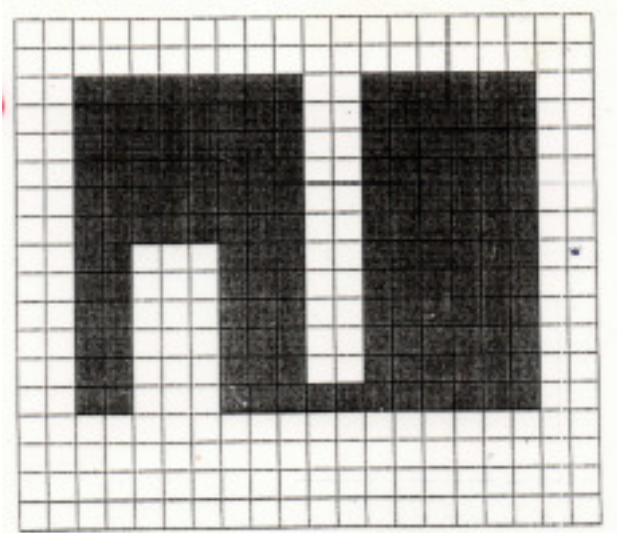
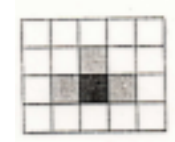


Imagem Original A



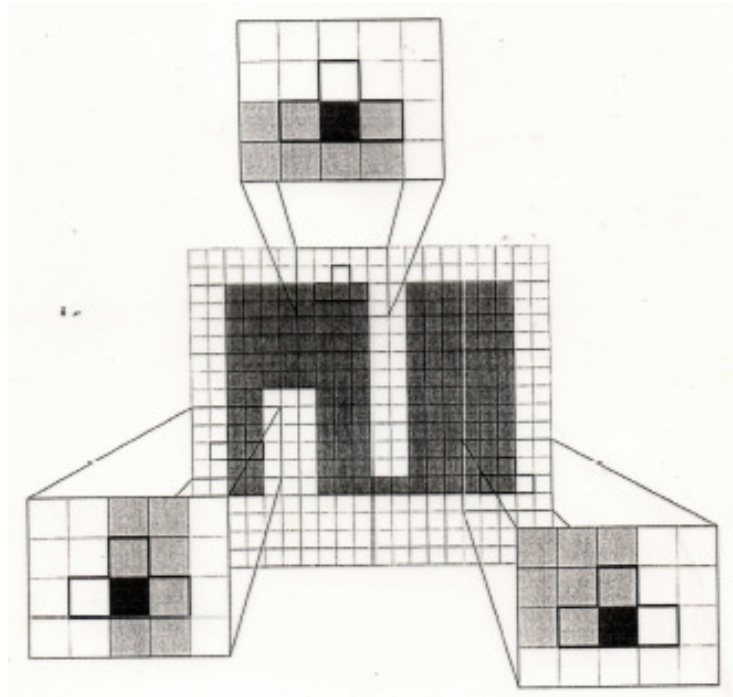
Elemento estruturante : B
(onde seria sua origem?)



Transladando B para
diversas posições de A

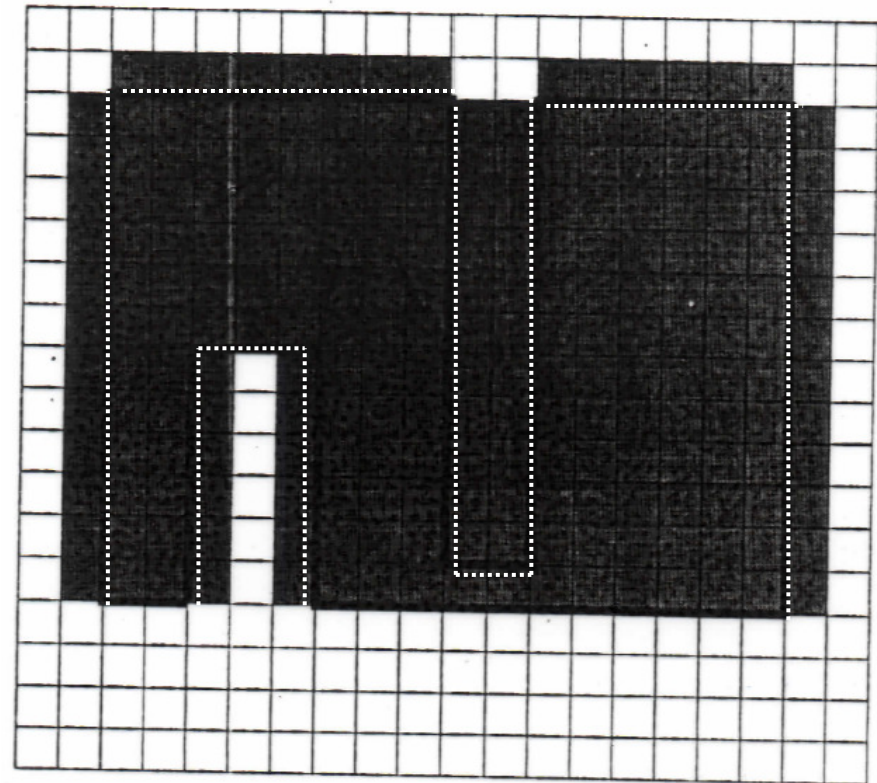
Verifique, como se faz essa traslação

Verifique, como se faz essa traslação



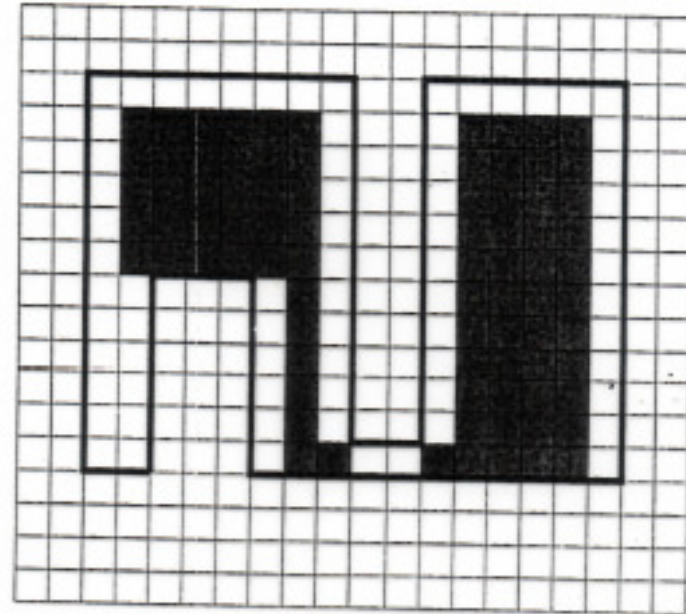
$$A \oplus B = \bigcup_{b_i \in B} A_{b_i}$$

- Dilatação



Erosão

$$A \ominus B = \{p | B_p \subseteq A\}$$



Verifique, esse resultado

Agora as operações compostas

- Abertura
- Fechamento

(são as básicas elas usam o mesmo EE,
mas é uma multiplicidade de opções:
descubra uma que seja útil em algo voce
mesmo)

Mas há outros exemplo de operações combinadas, como as **Hit-miss**, que usam mais de um **EE** ou um mesmo de diversas formas , como famílias em diversas escalas (granulometria)

$$I \otimes (J, K) = (I \ominus J) \cap (\bar{I} \ominus K)$$

voce chega a entender o que esta escrito acima em linguagem matematica?
Ou precisa reler esse material!



Voce pode agora reler o texto e Responder as perguntas (que desejar) com calma, OU pode ir se fazendo ainda mais perguntas sobre detalhes que não foram Contemplados;

Essas operações básicas

- São apenas o início de um mundo de possibilidades.
- Mas como elas poderiam ser utilizadas na forma processamento de imagens?
- Ou como poderiam ser na forma condicional?

Mas antes de se continue Combinando operações ou para outras formas da

Morfologia Matemática

ainda faltam a esqueletização e o divisor de águas?

Então vamos a elas:

Skeletonization

é também chamada de

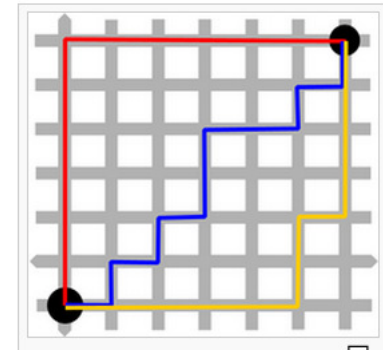
Medial Axis Transform

Skeletonization / esqueletização

- Def.:
- Conjunto de pontos cuja **distância** até a **borda** mais perto da imagem é um máximo local.
- **Aplicação:** forma compacta de representar diversas imagens (como o **L** e as iniciais que vocês fizeram até aqui) !

Para ela precisamos introduzir o conceito de

- **Distância** ou métricas
(espaços topológicos)

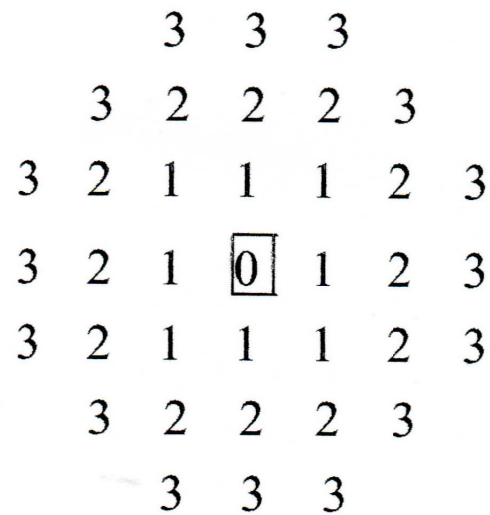


- a) Euclidian $d_e(x,y)=\sqrt{(x_1-x_2)^2+(y_1-y_2)^2}$
- b) City block $d_{cb}(x,y)=|x_1-x_2|+|y_1-y_2|$
- c) Chessboard $d_{ch}(x,y)=\max\{|x_1-x_2|,|y_1-y_2|\}$

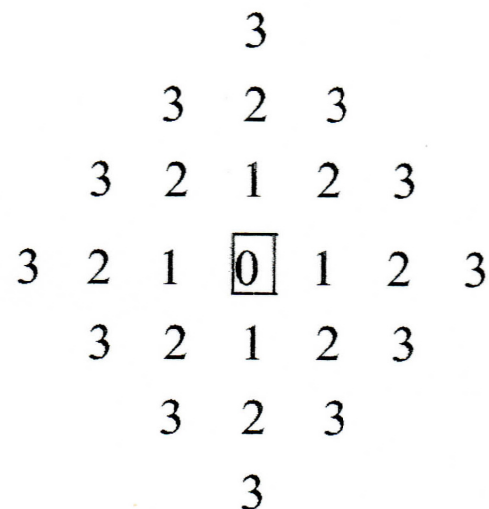
introduzindo o conceito de

- **Vizinhança** ou bolas abertas ou fechadas centrada em um pixel (ou ponto)
- Cuja forma real do que se chama aqui de “bola” depende da métrica usada.
- E é claro depende do que seria o “raio” desta bola !

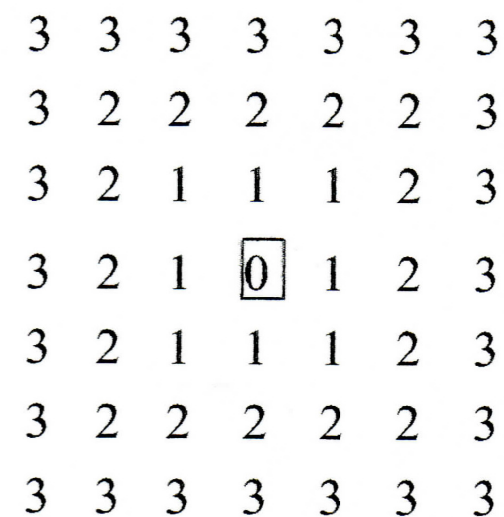
Até o valor 3, como ficam as **Vizinhanças** de um pixel ?



a)



b)



c)

Vamos pensar um pouco! Qual a forma final das figuras acima se aumentarmos bem a distancia em relação ao pixel central ?

Métrica

(definição)

Dado um conjunto \mathbb{S} , uma métrica em \mathbb{S} é uma função

$$d : \mathbb{S} \times \mathbb{S} \rightarrow \mathbb{R}$$

que possui as seguintes propriedades:

- É positivamente definida, ou seja, é tal que

$$d(x, y) \geq 0$$

para todos os $x, y \in \mathbb{S}$.

- É simétrica, ou seja, é tal que

$$d(x, y) = d(y, x)$$

para todos os elementos x, y de \mathbb{S} .

- Obedece a **desigualdade triangular**; para todos os x, y, z elementos de \mathbb{S} , d satisfaz

$$d(x, z) \leq d(x, y) + d(y, z).$$

- É nula apenas para pontos coincidentes. Ou seja,

$$d(x, y) = 0 \iff x = y.$$

Exemplo de Métricas

No conjunto dos **números reais**, a métrica usual é dada por:

- $d(x, y) = |x - y|$

No conjunto \mathbb{R}^n várias métricas podem ser definidas, por exemplo:

- $d(x, y) = \sqrt[p]{\sum_{i=1}^n |x_i - y_i|^p}$

- $d(x, y) = \max |x_i - y_i|$

No conjunto das **funções contínuas** no intervalo $[a, b]$, $C^0[a, b]$:

- $d(f, g) = \sup_{x \in [a, b]} |f(x) - g(x)|$

- $d(f, g) = \int_a^b |f(x) - g(x)|$

Em um conjunto \mathbb{S} qualquer, a **métrica discreta**:

- $d(x, y) = \begin{cases} 0, & x = y \\ 1, & x \neq y \end{cases}$

Bolas (definição)

As bolas abertas de raio r e centro x em um espaço métrico \mathbb{S} são denotadas por:

$$B(x, r) = \{y \in \mathbb{S} : d(x, y) < r\}.$$

Analogamente, as bolas fechadas de raio r e centro x em um espaço métrico \mathbb{S} são denotadas por:

$$\bar{B}(x, r) = \{y \in \mathbb{S} : d(x, y) \leq r\}.$$

- Duas métricas, d_1 e d_2 , sobre o mesmo **espaço métrico** são ditas **uniformemente equivalentes** se existirem duas constantes positivas, C_1 e C_2 tais que:

$$C_1 d_1(x, y) \leq d_2(x, y) \leq C_2 d_1(x, y)$$

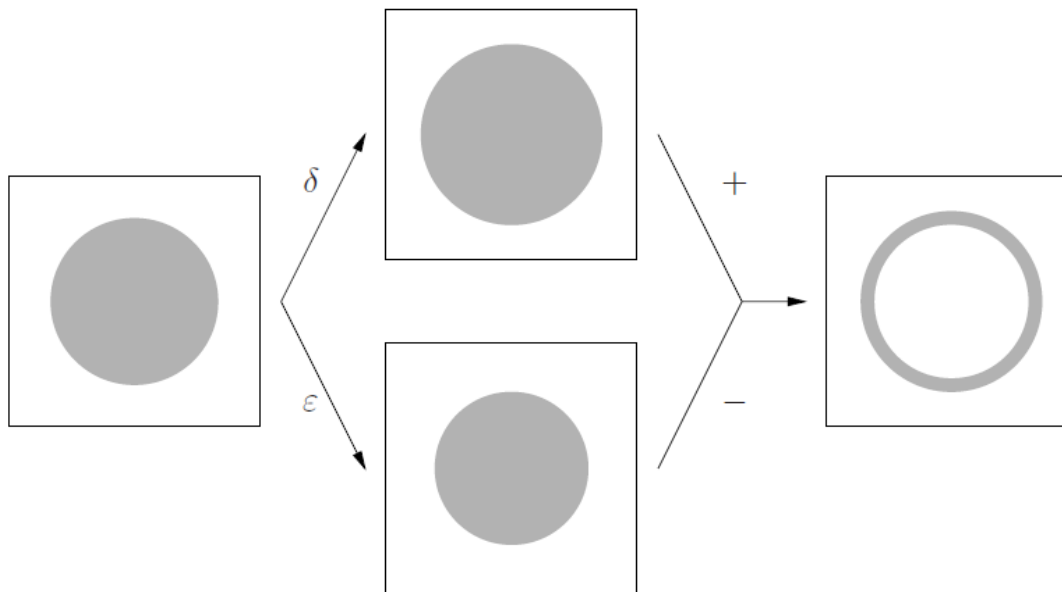
Obs.: Métricas uniformemente equivalentes são equivalentes.

conceito de bordas

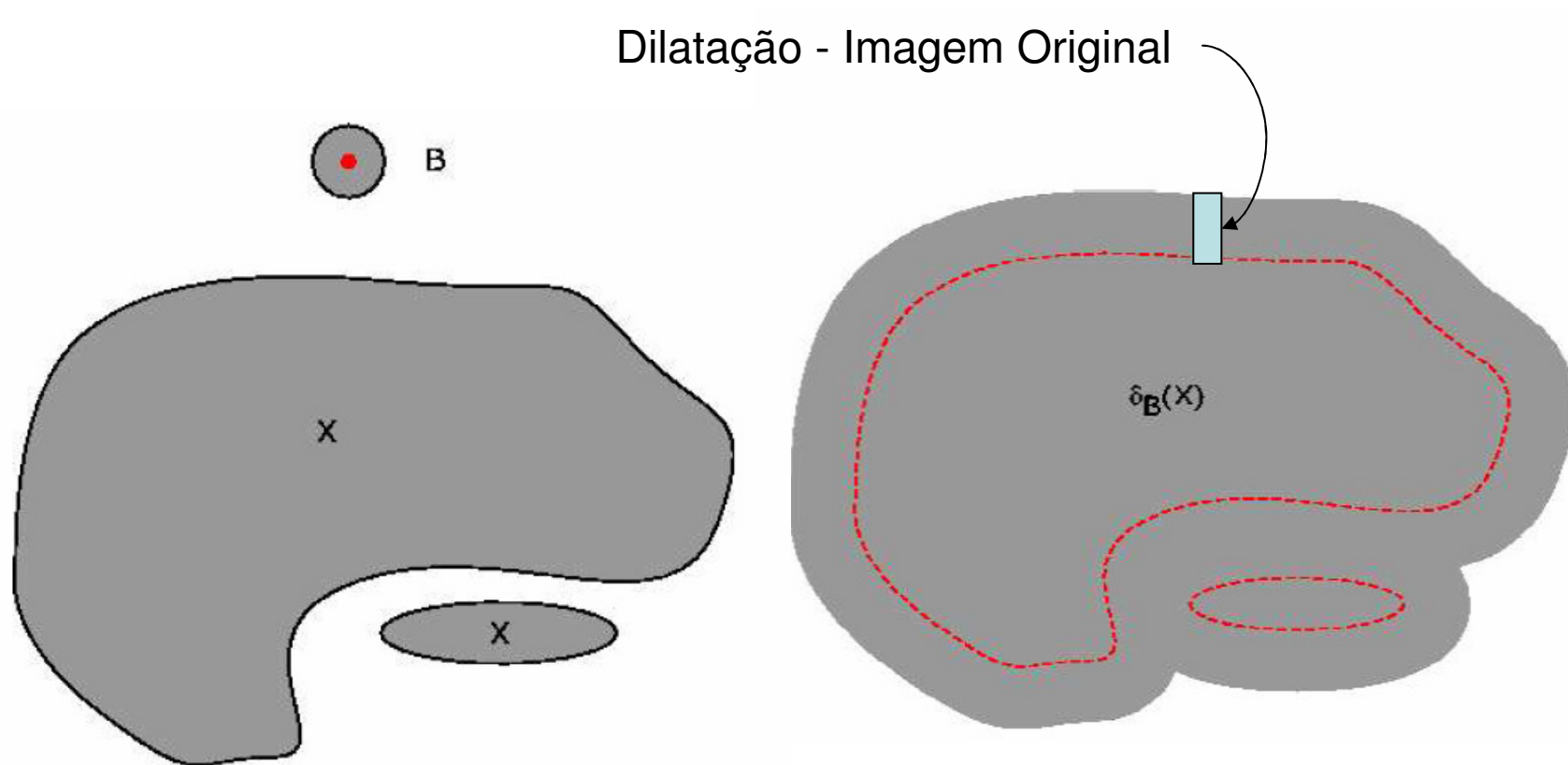
- **Gradiente morfológico:**

- Dilatação - erosão

morphological gradient



conceito de bordas



conceito de bordas

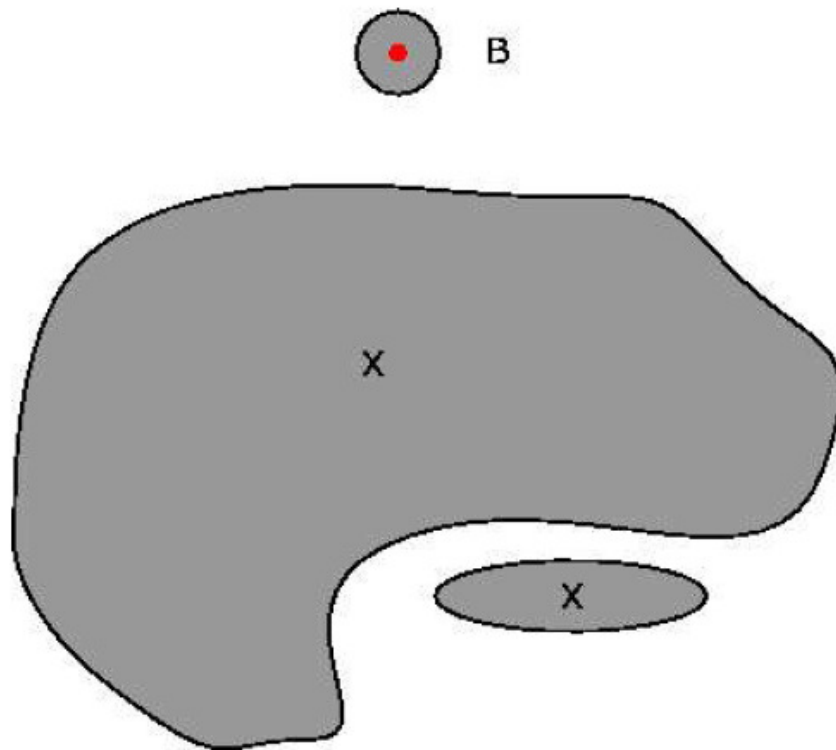
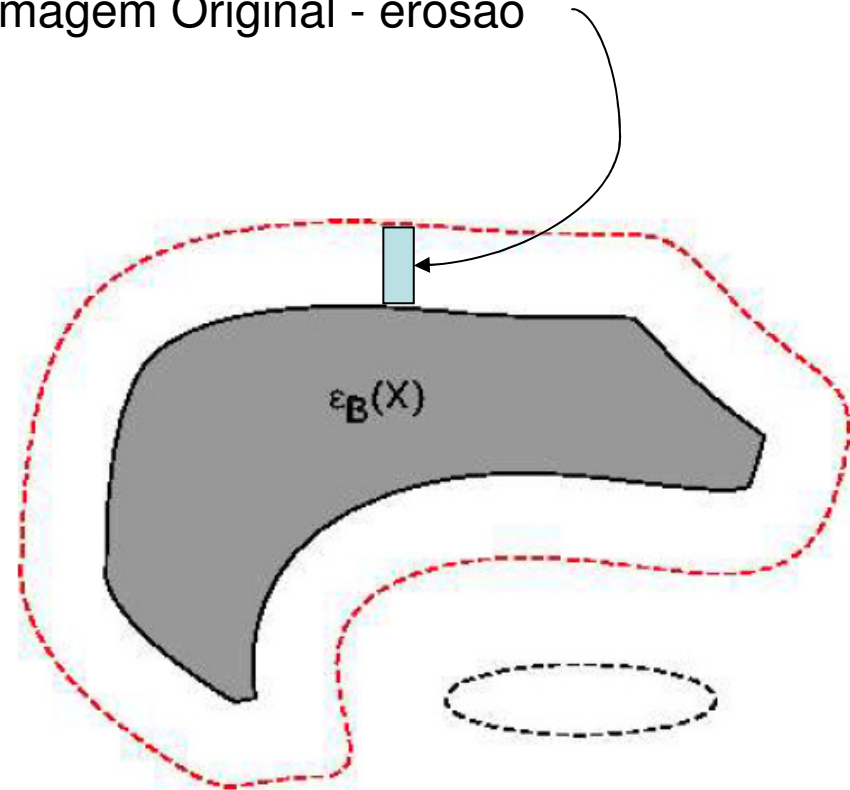


Imagem Original - erosão



External Gradient

- Gradiente morfológico externo:
 - Dilatação - Imagem Original

Vamos pensar um pouco!

Qual a relação disso com um **EE maior** mas de **mesmo tipo**, como um disco de raio=5, ou raio=7, ou ainda raio=9?

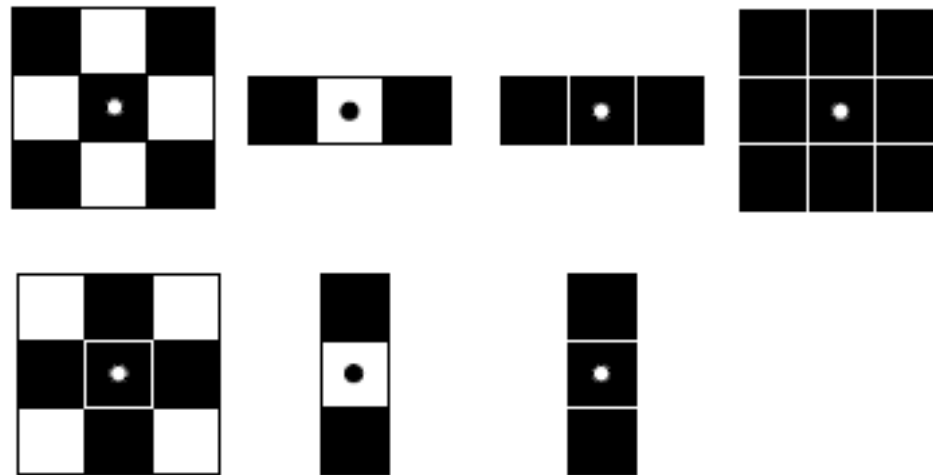
Internal Gradient

- Gradiente morfológico interno:
 - Imagem Original - erosão

Vamos pensar um pouco!

Qual a relação disso com um **EE** de tipo diferente (quadrado, losangular, circular, etc...) mas com **mesmo tamanho**?

Mas nem todos os EE são relacionados a métricas!!



Quais dos EE acima não são relacionados a métricas?

A expansão x dilatação

- Para uma delas é preciso ter um conceito de como os vizinhos vão se parecer!
- Olha a Métrica, ai !!!!
- Um EE bem escolhido torna expansões sucessivas possíveis de serem feitas uma única vez!

Expansão

- Ponha o valor do pixel do background para 1 se algum vizinho dele for 1

- (Expansão= Ponha o valor do pixel do “fundo” para 1 (transforme ele em imagem) se algum vizinho dele for 1 (imagem))

Encolhimento

- Ponha o valor do pixel da imagem para 0 (transforme ele em fundo) se algum vizinho dele for 0 (fundo)

(Encolhimento = Ponha o valor do pixel da imagem para 0 (faça ele virar fundo) se algum vizinho dele for 0 (fundo))

- Um EE bem escolhido torna encolhimentos sucessivos possíveis de serem feitos um única vez!

Haveria a mesma relação para

- Encolhimento e Erosão?
 - Isto é o Encolhimento pode ser visto como uma Erosão comum EE que tenha a forma de uma das métricas usuais !

Transformada de distância

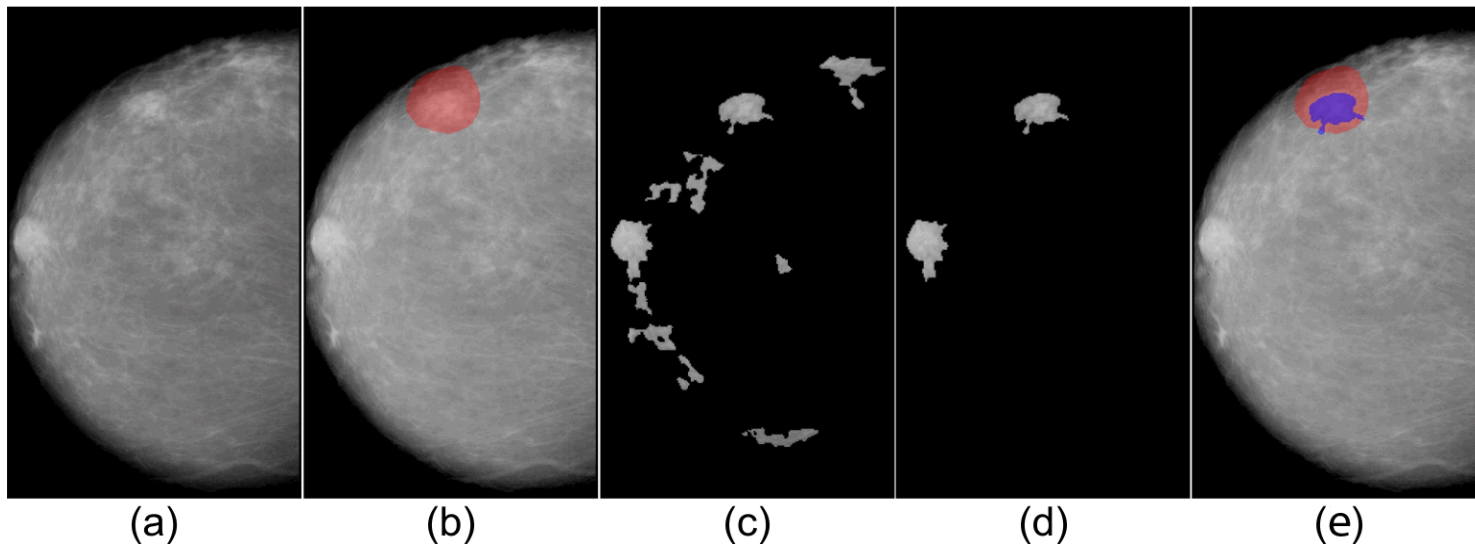
- Para cada pixel da imagem, é a transformação que associa a esse pixel o valor da distância ao pixel do fundo mais próximo.
- Aplicações:
 - Skelotonization
 - Computação de fatores de forma
 - Realizar outras operações da MM de forma mais eficiente
 - Etc.

Exemplo: elemento estruturante e dilatação

- Relação com:
 - métricas no \mathbb{R}^2
 - Geometria Fractal (corpo paralelo e seus usos nos espaços de Hausdorff)
 - Filtros não lineares de AI

E se for em tons de cinza?

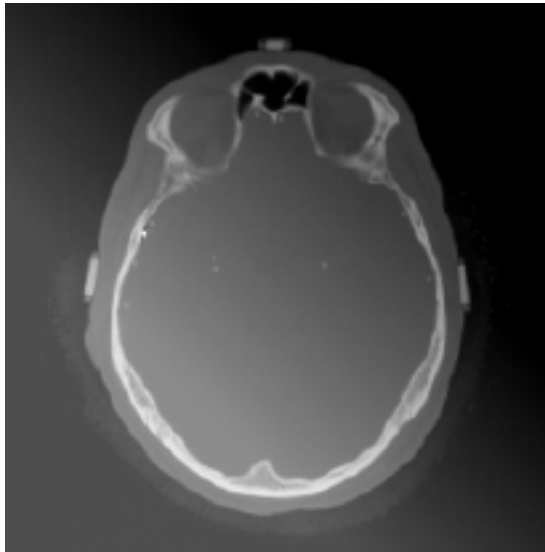
- “Limiarizo” para ficar com uma imagem Binária
- Ou
- Defino as operações básicas em cores ou tons de cinza



$$\{(x, y) | f(x, y) = 1\}$$

Isso vale em tons de cinza? Isso vale para sinais?

Exemplo binarizar com uma iluminação não uniforme poderia dar problemas
Logo melhor definir como ficara a MM!!



Veremos isso em um próximo trabalho ou aula

Trab 3 / 2021:

- Responda todas as perguntas feitas ao longo deste texto (geralmente estão em **vermelho**) e as **entregue até a data combinada**.
- Responda: Na ferramenta que voce esta mais acostumado a implementar ou a usar há de alguma forma operações de **conjunto** e de **MM**?
- Responda e mostre : Como fica a expansão de sua inicial (considerando as 3 métricas d^∞ , d^1 e d^2)
- Responda e mostre : Como fica a dilatação de sua inicial por 3 elementos estruturantes dos tipos Circular, losangular, em cruz e quadrado (de tamanho definido por vc, à vontade).
- Finalmente (faça o mesmo com o encolhimento e a erosão) e a resposta:
 - Seria possivel encher o universo (conjunto subjacente) com repetição destas operações?
 - Foi possivel ficar apenas com só um ponto no universo a partir delas?

Referencias

- As imagens de abertura e fechamento foram de

H. Watt, F. Policarpo - [The Computer Image](#), Addison-Wesley Pub Co (Net); 1998-
ISBN: 0201422980 , UFF Bib CTC: 006.6 W344

R. C. Gonzalez and R. E. Woods - Digital
Image Processing, Addison Wesley Pub.
Co. 1993