# デジタルメディア処理2

担当: 井尻 敬

1

## Contents:画像領域分割

- 画像領域分割とは
- 閾値法
- 領域成長法
- クラスタリング
- 識別器
- 動的輪郭モデル
- グラフカット法
- 陰関数曲面再構成法

## デジタルメディア処理2、2019(前期)

4/11 序論 : イントロダクション, テクスチャ合成

4/18 特徴検出1 : テンプレートマッチング、コーナー・エッジ検出

4/25 特徴検出2 : DoG特徴量、SIFT特徴量、ハフ変換

5/09 領域分割: 領域分割とは, 閾値法, 領域拡張法, 動的輪郭モデル5/16 領域分割: グラフカット, モーフォロジー処理, Marching cubes

5/23 パターン認識基礎1: パターン認識概論, サポートベクタマシン

5/30 パターン認識基礎2: ニューラルネットワーク、深層学習

6/06 パターン認識基礎3: 主成分分析, オートエンコーダ

6/13 筆記試験 (50点満点)

6/20 プログラミング演習 1 (基礎的な課題30点, 発展的な課題 20点)

6/27 プログラミング演習 2

7/04 プログラミング演習 3

7/11 プログラミング演習 4

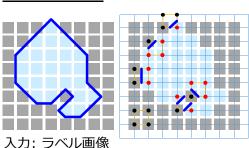
7/18 プログラミング演習 5

**Marching Cubes** 

# Marching Cubes法

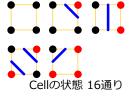
ラベル画像(ボクセルデータ)をポリゴンメッシュに変換する スカラー場の等値面をポリゴンメッシュとして抽出する

## **2Dの場合**



1. グリッドを構築

2. 4 頂点からなる『cell』を走査 頂点の内外状態に応じて 線分を配置

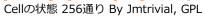


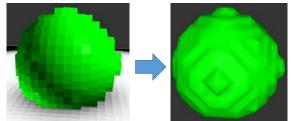
# Marching Cubes法

## 3Dの場合

- 1. グリッドを構築
- 2. 8 頂点からなる『cell』を走査
- →頂点の内外状態に応じて 線分を配置



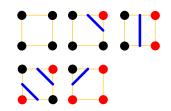




## **Marching Cubes法**

#### 2Dスカラー場の等値面を求める場合

- 1. グリッドを構築
- 2. 4 頂点からなる 『cell』を走査 →頂点の内外状態に応じて線分を配置



Cellの状態 16通り 頂点の値に応じて線分の位置を調整 → Sub-pixel levelの境界が得られる

## モーフォロジー演算

#### Morphological operation

集合論の概念を利用した画像変換法

空隙/ノイズ除去・背景グラデーション除去などに利用可能



Opening: 細かなごみを除去

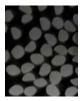


Closing: 領域内の穴を除去



Dilation-ErosionでEdge抽出





Top-hat: グラデーションを除去

#### Morphological operator - 形態作用素-







集合B (Structure Element)



Dilation (膨張)  $A \oplus B = \{c | c = a + b, b \in B, a \in A\}$ Bの原点をA内で動かしたとき Bが描く図形



Erosion (収縮)  $A \ominus B = \{c | c + b \in A, \forall b \in B\}$ B全体がAに含まれるよう Bを動かしたときBの原点が描く図形

図はwikipediaより

### 2値画像のMorphological operation (1/3)

#### **Structure Element**

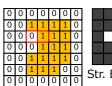
- + 2値の線形フィルタのようなもの
- + 円形のものが良く用いられる







#### **Basic operations**



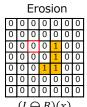
入力画像 I(x)



Str. Elem: B



 $= \max_{t \in \mathcal{B}} (I(x - t))$ 



 $(I \ominus B)(x)$  $= \min_{t \in B} (I(x - t))$ 

## 2値画像のMorphological operation (2/3)

入力画像  $I(\mathbf{x})$ 









Dilate(I, 15)

Dilate(I, 20)

Structure Element Radius: r-pixel



r=1,



Erode(*I*, 10)



Erode(I, 15)



Erode(I, 20)

- ※ Dilate(画像, 半径), Erode(画像, 半径),
- ※ Dilateでは、Structure elementが円なので角が取れて膨張する
- ※ Erodeでは、Structure element半径より細い構造はすべて消える

#### 2値画像のMorphological operation (3/3)

Opening (穴あけ) - 収縮させて →膨張させる

Open(I,r) = Dilate(Erode(I,r), r)







Closing (穴うめ) - 膨張させて →収縮する

Close(I,r) = Erode(Dilate(I,r), r)



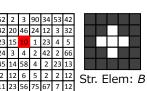




背景の小さな構造(穴)を除去する効果

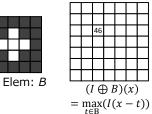
#### グレースケール画像のMorphological operation

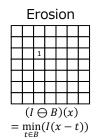
Dilation



入力画像  $I(\mathbf{x})$ 



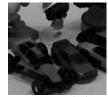




注目画素にStructure Elementを重ね、 周囲の最大値/最小値を新たな画素値とする

#### グレースケール画像のMorphological operation







Dilate: 明るい領域が膨張

Erode: 明るい領域が収縮





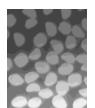
ようなものが抽出出来る 閉じる(無くなる)

Dilate - Erode: edgeの Openinig: 細かい明領域が Closing: 細かい暗領域が

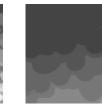
閉じる(無くなる)

Structure elementは、すべてr = 10の円

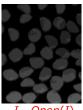
## Top-hat transform による背景除去



Iを二値化



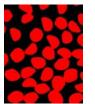




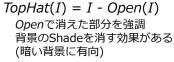
Erode(I)

Open(I)=Dilate(Erode(I))

I - Open(I)



TopHat(I)を二値化



BottomHat(I) = Close(I) - IOpenで消えた部分を強調 背景のShadeを消す効果がある (明るい背景に有向)

## まとめ: Morphological operations

集合理論に基づく画像処理法









入力画像

Erode













Opening
Dilate(Erode( · ))

Closing TopHat Erode(Dilate( $\cdot$ )) I - Dilate(Erode(I))

18