Segmentation Dentaire Soutenance de stage 2A

Louis Viot

IMA

14/10/2014

- Introduction
- Méthode des contours actifs
 - Principe de la méthode
 - Fonction F
 - Minimisation de la fonction et algorithme
- 3 Amélioration des conditions initiales pour Chan-Vese
 - Clustering
 - Extraction de la gencive

Introduction

- Traitement des radiographies dentaires: extraction des dents de la radiographie.
- Beaucoup d'application dans les domaines de la médecine (diagnostic dentaire) ou médico-légal.
- Extraction par la méthode des contours actifs de Chan-Vese
- Méthode dépendant trop de la nature de la radiographie: recherche de méthode pour réduire cette dépendance (clustering, guidage de la courbe, pré-traitement de l'image).

- Introduction
- Méthode des contours actifs
 - Principe de la méthode
 - Fonction F
 - Minimisation de la fonction et algorithme
- 3 Amélioration des conditions initiales pour Chan-Vese
 - Clustering
 - Extraction de la gencive

Présentaiton méthode

- Objectif : trouver une courbe C fermée qui épouse le contour de la dent
- Méthode : faire évoluer une courbe C minimisant une certaine fonction F, en partant d'une courbe C_0 intiale
- La fonction F de Chan-Vese n'est qu'un cas particulier des fonctions F des méthodes de contours actifs.
- Différent des méthodes de détection de contour classique : peut détecter plus d'objet.

- Introduction
- Méthode des contours actifs
 - Principe de la méthode
 - Fonction F
 - Minimisation de la fonction et algorithme
- 3 Amélioration des conditions initiales pour Chan-Vese
 - Clustering
 - Extraction de la gencive

Fonction F de Chan-Vese

Fonction F

$$F(c_1, c_2, C) = \alpha. \text{Length}(C) + \beta. \text{Area}(inside(C))$$

$$+ \lambda_1. \int_{inside(C)} |u_0(x, y) - c_1| dx dy$$

$$- \lambda_2. \int_{outside(C)} |u_0(x, y) - c_2| dx dy$$
(1)

c1 et c2 : moyenne niveau de gris intérieur et extérieur

 λ_1 et λ_2 : constantes réelles

- Introduction
- Méthode des contours actifs
 - Principe de la méthode
 - Fonction F
 - Minimisation de la fonction et algorithme
- 3 Amélioration des conditions initiales pour Chan-Vese
 - Clustering
 - Extraction de la gencive

Minimisation de F

Utilisation d'une fonction ϕ pour représenter C

$$F(c_{1}, c_{2}, C) = \alpha \cdot \int_{\Omega} \delta_{0}(\phi(x, y)) |\nabla \phi(x, y)| dxdy + \beta \cdot \int_{\Omega} H(\phi(x, y)) dxdy$$

$$+ \lambda_{1} \cdot \int_{\Omega} |u_{0}(x, y) - c_{1}| H(\phi(x, y)) dxdy$$

$$- \lambda_{2} \cdot \int_{\Omega} |u_{0}(x, y) - c_{2}| (1 - H(\phi(x, y))) dxdy$$
(2)

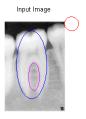
Equation d'Euler-Lagrange : paramétrisation par t de la descente de ϕ

Minimisation

$$\frac{\partial \phi}{\partial t} = \delta_{\epsilon}(\phi) \left[\mu. \text{div} \left(\frac{\nabla \phi(x, y)}{|\nabla \phi(x, y)|} \right) - \nu + \lambda_1 (u_0 - c_1)^2 - \lambda_2 (u_0 - c_2)^2 \right]$$
(3)

Chan-Vese local et exemples d'exécution

• Local Chan-Vese : utilisation de statistiques centrées en chaque pixel



1060 Iterations



Exécution Chan-Vese global





- Introduction
- 2 Méthode des contours actifs
 - Principe de la méthode
 - Fonction F
 - Minimisation de la fonction et algorithme
- 3 Amélioration des conditions initiales pour Chan-Vese
 - Clustering
 - Extraction de la gencive

Interet et but du clustering

Classer dans trois groupes les pixels de la radiograhie

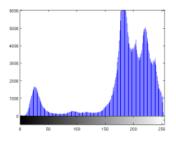


Figure: Histogramme d'une radiographie

Algorithme de clustering

- Algorithme de K-means : répartir dans k clusters un ensemble de n points
- Trouver un ensemble de cluster Π solution de :

$$\inf_{\Pi} \sum_{j=1}^{k} \sum_{I \in \pi_{j}} \|x_{I} - m_{I}\| \tag{4}$$

Résultat du clustering

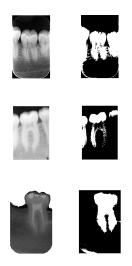


Figure: Extraction de la dent

Test automatique avec initialisation par Clustering



Figure: Test automatique

- Introduction
- 2 Méthode des contours actifs
 - Principe de la méthode
 - Fonction F
 - Minimisation de la fonction et algorithme
- 3 Amélioration des conditions initiales pour Chan-Vese
 - Clustering
 - Extraction de la gencive

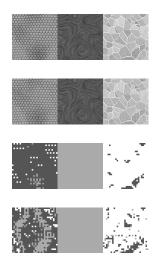
Reconnaissance de texture par ACP

- Motivation : la gencive est gênante pour Chan-Vese (trop d'irrégularité)
- La gencive est un motif présent dans toutes les radiographies
- On essaie de reconnaître et d'extraire la gencive par reconnaîssance de cette texture par Analyse en Composante Principale

Extraction par ACP

- Selection de p blocs de n pixels dans la gencive
- Analyse par ACP \rightarrow base de blocs de taille n rangé par ordre d'importance (lié à la valeur de la valeur propre associée) : le premier vecteur explique la plus grande partie de la texture.
- A partir des bases obtenues pour chaque radiographie → construction d'une base de donnée permettant la reconnaissance des textures de nimporte quelle radiographie.

Critère d'appartenance à une texture



Test sur une radiographie



Figure: En blanc la gencive, en noir le reste