Nouveau processus de segmentation dans Slicer 3

Nicolas Rannou

Institut Supérieur de l'Électronique et du Numérique







Contexte

IRM cérébrale





- IRM cérébrale
- Nombre important de données





- IRM cérébrale
- Nombre important de données
- Segmentation manuelle coûteuse en temps







- IRM cérébrale
- Nombre important de données
- Segmentation manuelle coûteuse en temps
- Variabilité intra- et inter-expert







- IRM cérébrale
- Nombre important de données
- Segmentation manuelle coûteuse en temps
- Variabilité intra- et inter-expert
- Développement de méthodes de segmentation automatiques des tissus







- IRM cérébrale
- Nombre important de données
- Segmentation manuelle coûteuse en temps
- Variabilité intra- et inter-expert
- Développement de méthodes de segmentation automatiques des tissus
- Apparition de la segmentation par exceptation-maximisation







Problème

Peu utilisé car

 processus de segmentation doit être amélioré







Problème

Peu utilisé car

- processus de segmentation doit être amélioré
- paramètres optimums durs à choisirs







Problème

Peu utilisé car

- processus de segmentation doit être amélioré
- paramètres optimums durs à choisirs
- paramètres peu explicites





Plan

- Introduction
- 2 Segmentation par expectation maximisation
 - Principe
 - EM segmentation dans Slicer 3
- 3 Contributions
 - Initialisation des tissus à segmenter
 - Évaluation de la sélection des tissus
 - Correction des inhomogéinités d'intensité
 - Évaluation du paramètre de normalisation
 - Évaluation des paramètres hiérarchiques
- Resultats
 - Segmentation sans contribution
 - Segmentation après correction des inhomogéinités d'intensité
 - Segmentation avec la nouvelle méthode d'initialisation des tissus



La segmentation



Définition

Diviser un ensemble en parties délimitées





Origine de la segmentation par expectation-maximisation

 En 1977, Dempster, Laird et Rubin ont généralisé un principe utilisé depuis longtemps par les auteurs





Origine de la segmentation par expectation-maximisation

- En 1977, Dempster, Laird et Rubin ont généralisé un principe utilisé depuis longtemps par les auteurs
- Utilisé pour résoudre des problèmes de classifications où des données sont manquantes





Principe de la segmentation par expectation-maximisation

Deux étapes, l'expectation et la maximisation.

Soit Φ , un ensemble contenant les paramètres à estimer.

Φ est initialisé par l'utilisateur.

Étape d'expectation

• Estime la probabilité que le set de paramètres soit bon

Étape de maximisation





Principe de la segmentation par expectation-maximisation

Deux étapes, l'expectation et la maximisation.

Soit Φ , un ensemble contenant les paramètres à estimer.

Φ est initialisé par l'utilisateur.

Étape d'expectation

• Estime la probabilité que le set de paramètres soit bon

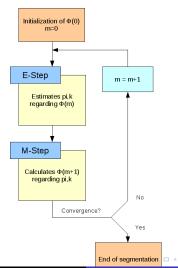
Étape de maximisation

• Estime un nouveau set de paramètres





Résumé de la segmentation par expectation-maximisation



Informations supplémentaires

Atlas probabilistes

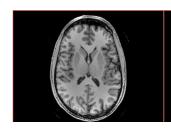


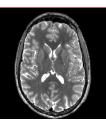




Informations supplémentaires

- Atlas probabilistes
- Segmentation multi-canaux









Informations supplémentaires

- Atlas probabilistes
- Segmentation multi-canaux
- Correction des inhomogéinités de l'intensité



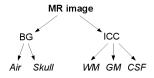






Informations supplémentaires

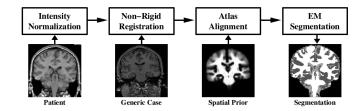
- Atlas probabilistes
- Segmentation multi-canaux
- Correction des inhomogéinités de l'intensité
- Information hiérarchique







Processus de segmentation dans Slicer 3







Plan

- Introduction
- 2 Segmentation par expectation maximisation
 - Principe
 - EM segmentation dans Slicer 3
- 3 Contributions
 - Initialisation des tissus à segmenter
 - Évaluation de la sélection des tissus
 - Correction des inhomogéinités d'intensité
 - Évaluation du paramètre de normalisation
 - Évaluation des paramètres hiérarchiques
- Resultats
 - Segmentation sans contribution
 - Segmentation après correction des inhomogéinités d'intensité
 - Segmentation avec la nouvelle méthode d'initialisation des tissus



Initialisation des tissus à segmenter

Présentation du problème

Méthodes actuelles d'initialisation

Manuelle : dur à estimer





Initialisation des tissus à segmenter

Présentation du problème

Méthodes actuelles d'initialisation

- Manuelle : dur à estimer
- Semi-automatique : peu représentatif du tissu et non reproductible

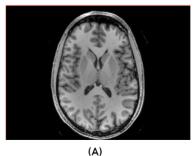


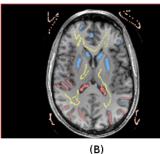


Initialisation des tissus à segmenter

Solution proposée

• Initialisation à l'aide d'une "labelmap"



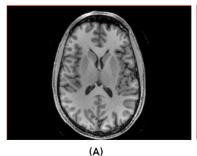


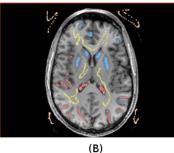


Initialisation des tissus à segmenter

Solution proposée

- Initialisation à l'aide d'une "labelmap"
- Représentatif du tissu à segmenter



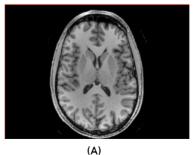


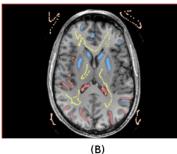


Initialisation des tissus à segmenter

Solution proposée

- Initialisation à l'aide d'une "labelmap"
- Représentatif du tissu à segmenter
- Reproductible







Initialisation des tissus à segmenter

Évaluation des résultats

Comparaison Semi-automatique/labelmap

Initialisation à l'aide d'une "labelmap"





Initialisation des tissus à segmenter

Évaluation des résultats

Comparaison Semi-automatique/labelmap

- Initialisation à l'aide d'une "labelmap"
- Représentatif du tissu à segmenter





Évaluation de la sélection des tissus

Présentation du problème

Méthodes actuelles d'initialisation

Manuelle : dur à estimer





Évaluation de la sélection des tissus

Présentation du problème

Méthodes actuelles d'initialisation

- Manuelle : dur à estimer
- Semi-automatique : peu représentatif du tissu et non reproductible

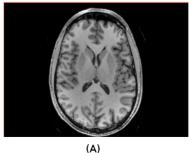


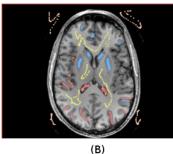


Évaluation de la sélection des tissus

Solution proposée

• Initialisation à l'aide d'une "labelmap"



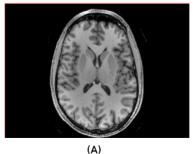


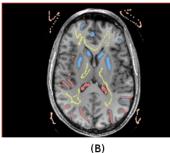


Évaluation de la sélection des tissus

Solution proposée

- Initialisation à l'aide d'une "labelmap"
- Représentatif du tissu à segmenter



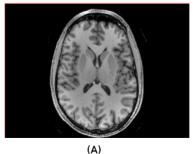


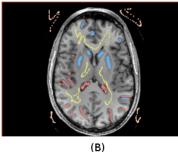


Évaluation de la sélection des tissus

Solution proposée

- Initialisation à l'aide d'une "labelmap"
- Représentatif du tissu à segmenter
- Reproductible







Initialisation des tissus à segmenter

Évaluation des résultats

Comparaison Semi-automatique/labelmap

Initialisation à l'aide d'une "labelmap"





Initialisation des tissus à segmenter

Évaluation des résultats

Comparaison Semi-automatique/labelmap

- Initialisation à l'aide d'une "labelmap"
- Représentatif du tissu à segmenter





numbered lists

- Introduction to LATEX
- Course 2
- Termpapers and presentations with LATEX
- Beamer class





numbered lists with pause

Introduction to LATEX





- Introduction to LATEX
- Course 2





- Introduction to LATEX
- Course 2
- Termpapers and presentations with LATEX





- Introduction to LATEX
- 2 Course 2
- Termpapers and presentations with LATEX
- Beamer class









Plan

- Introduction
- 2 Segmentation par expectation maximisation
 - Principe
 - EM segmentation dans Slicer 3
- 3 Contributions
 - Initialisation des tissus à segmenter
 - Évaluation de la sélection des tissus
 - Correction des inhomogéinités d'intensité
 - Évaluation du paramètre de normalisation
 - Évaluation des paramètres hiérarchiques
- Resultats
 - Segmentation sans contribution
 - Segmentation après correction des inhomogéinités d'intensité
 - Segmentation avec la nouvelle méthode d'initialisation des tissus



Segmentation sans contribution

Segmentation après correction des inhomogéinités d'intensité Segmentation avec la nouvelle méthode d'initialisation des tissu

Tables

Date	Instructor	Title
WS 04/05	Sascha Frank	First steps with LATEX
SS 05	Sascha Frank	LATEX Course serial





Tables with pause

A B C





Tables with pause

A B C 1 2 3





Tables with pause

A B C 1 2 3 Δ B C





blocs

title of the bloc

bloc text

title of the bloc

bloc text

title of the bloc

bloc text





blocs

