Détection & tracking de particules fluorescentes

Institut Pasteur - CNRS URA 2582 Unité d'Analyse d'Image Quantitative http://www.bioimageanalysis.org

Motivations et objectifs



- Les techniques modernes de microscopies permettent d'observer efficacement divers compartiments cellulaires et entités intracellulaires (vésicules, endosomes, virus, etc.)
- Etude de la dynamique d'objets biologiques en microscopie 2D/3D+t
- But : fournir des méthodes permettant de
 - gérer la grande variabilité des données biologiques
 - augmenter la sensibilté et la spécificité de l'analyse
 - fournir des résultats robustes, quantitatives et reproductibles



Problématique

H



Difficultés:

- aspect difficilement modélisable
- très bruité, faible SNR
- nombre élevé d'objets
- penvent apparaître/ dísparaître
- peuvent s'agglomérer

Tracking bayesien



Détection

- Pour obtenir des mesures des objets
- Filtrage bayesien
 - Pour créer des prédictions puis des estimations des objets

Association

 Pour déterminer quelle mesure provient de quel objet, si elle provient d'un objet

Détection

objectif : produíre des mesures des objets



Détection de taches fluorescentes [Olivo-Marin:2002] [Cuartero:2001] [Zhang:2003]

Spot Detection by Wavelet Transform Features of the wavelet transform • Based on the convolution of the signal with a family of functions derived from a "mother" function by translation and dilation x 10 x 10 Gaussian Function Wavelet Coefficients 25 2 1.5 Value /alue 2 a 6 0.5 0.5 04 0.4 200 200 150 100 100 100 50 0/2 x 0.3 x 10 x 10 Absolute Values Positive Coefficients $0.2 \pm$ 0.1 Û 2 -2 /alue v /alue B2 - wavelet function B2 - scale function 208 200 100 100 100 50 50 0 0 0 0

• Analysis tool that cuts up data into different frequency components and studies each with a resolution adapted to its scale

7



Original



l st scale

2nd scale



3rd scale Olivo-Marin, J.-C., *Pattern Recognition* (2002)

Spot Detection

















Feature Adapted Detection with Wavelet Transform

Filtre de Kalman

- Algorithme récursif de traitement de données
- Génère un estímé optimal des quantités désirées à partir d'un ensemble de mesures
- > Optimal?
 - Pour un système línéaire avec du bruit blanc gaussien, le filtre de Kalman est le 'meilleur' estimé
 - pour un système non línéaire, l'optimalité est 'qualifié'

**

- Récursif?
 - Ne nécessite que de connaitre que les précédentes mesures

Obtenir la densité de probabilité d'un vecteur d'état X_t récursivement depuis :

- les vecteurs de mesure $\mathbf{Z}_{1},..,\mathbf{Z}_{t}$.
- La vraisemblance $p(\mathbf{z}_t | \mathbf{x}_t)$.
- L' a priori temporel $p(\mathbf{X}_{t} | \mathbf{X}_{t-1})$

Donc:

• obtenir $p(\mathbf{x}_t | \mathbf{z}_1, ..., \mathbf{z}_t)$ depuis $p(\mathbf{x}_{t-1} | \mathbf{z}_1, ..., \mathbf{z}_{t-1})$

Prédiction : Si x_t est un processus de Markov

$$p(\mathbf{x}_{t} / \mathbf{z}_{1}, ..., \mathbf{z}_{t-1}) = \int p(\mathbf{x}_{t} / \mathbf{x}_{t-1}) p(\mathbf{x}_{t-1} / \mathbf{z}_{1}, ..., \mathbf{z}_{t-1}) d\mathbf{x}_{t-1}$$

Mise à jour : Bayes' rule

$$p(\mathbf{x}_t / \mathbf{z}_1, ..., \mathbf{z}_t) = \frac{1}{C} p(\mathbf{z}_t / \mathbf{x}_t) p(\mathbf{x}_t / \mathbf{z}_1, ..., \mathbf{z}_{t-1})$$

$$C = \int p(\mathbf{z}_t / \mathbf{x}_t) p(\mathbf{x}_t / \mathbf{z}_1, ..., \mathbf{z}_t) d\mathbf{x}_t$$

Ne peut, en général, pas être obtenu

- Kalman filter (analytique optimale)
- Extended Kalman filter (analytique sous-optimale)
- Grid Based filter (optimale)
- Particle filter (stochastique sous-optimale)
- Interacting Multiple Models (analytique sous-optimale)

- Kalman filter (analytique optimale)
- Extended Kalman filter (analytique sous-optimale)
- Grid Based filter (optimale).
- Particle filter (stochastique sous-optimale).
- Interacting Multiple Models (analytique sous-optimale)



Proposition 1 : Modèle d'état



Modèle d'état proposé



Une fenêtre de recherche peut être obtenue avec les KF, EKF et IMM

Exemple avec un Filtre de Kalman :

$$\mathbf{z}_{t/t-1} = \mathbf{H}_{t} \mathbf{F}_{t} \mathbf{x}_{t-1/t-1}$$

$$\mathbf{S}_{t} = \mathbf{H}_{t} \mathbf{Q}_{t} \mathbf{F}_{t} \mathbf{P}_{t-1/t-1} \mathbf{F}_{t}^{T} \mathbf{H}_{t}^{T} + \mathbf{R}_{t}$$

$$Pr > 95\% \text{ avec } N(\mathbf{z}_{t}; \mathbf{z}_{t/t-1}, \mathbf{S}_{t})$$

Proposition 2 : une mise à jour de Q_t qui adapte la fenêtre de recherche

Adaptation de fenêtre de recherche

endosomes





Detection

- Pour obtenir des mesures des objets
- Filtrage bayesien
 - Pour creer des prédictions puis des estimations des objets

Association

 Pour determiner quelle mesure provient de quel objet, si elle provient d'un objet









Tracking multi-objets en pratique

Toutes ces méthodes font l'hypothèse suivante :

 ML
 JPDA
 une mesure est produite par un objet au plus
 un objet produit au plus une mesure

Dans la plupart des applizations, centientles en est des X^A, X^B validées, conduisant à l'echec de ces méthodes



Détection fusionnée et détection partielle





Séparation des détections conflictuelles

Détections non conflictuelles et séparées

Toutes les fusions possibles pour i

$$D^{ji_1},...,D^{ji_q} = s_q(D^j, \mathbf{z}_{t/t-1}^{i_1},...,\mathbf{z}_{t/t-1}^{i_q})$$

$$Z'_{i} = \{ \mathbf{z}(m_{q}(e^{j}, \mathbf{z}^{i}_{t/t-1})), e^{j} \in \mathcal{P}(E'_{i}) \}$$

 $Z' = \bigcup Z'$

Toutes les fusions possibles (ensemble des mesures virtuelles)

 $Z' \times ... \times Z' \supset \Theta$ contient des "événements réalisables d'association joints" approximés pour les x¹,...,x^N

 $E' = N \cup \bigcup D^{ji}$

$$\theta^* = \arg \max_{\theta \in \Theta} P(\theta / \mathbf{Z}_{1:t}) \qquad [\text{ dépends du choix de s(.) et m(.)} \\ \theta^* = \arg \max_{\theta \in \Theta} \frac{1}{c} \frac{\phi!}{V^{\phi}} \prod_{j} (\Lambda_{i_j j})^{\tau_j} \prod_{i} \left\{ P_D^i \right\}^i \left(1 - P_D^i \right)^{-\delta_i}]$$



Complexité : implémentation « naïve »



 $2^3 \times 2^5 \times 2^5 \times 2^5 \times 2^3 \times 2^7 \times 2^4 \times 2^5 = 2^{37} = 137.438.953.472$

Complexité : implémentation « globale »



 $2^2 + 2^3 + 2^2 + 2^2 + 2^2 + 2^3 + 2^2 + 2^3 = 44$



Spot Detection and Tracking Robustness to missing detections Robustness to density (100 x 100 x 50 sequences) 10 spots 25 spots 50 spots ٠ . • Recovery by prediction 97.5 % 85 % 63 % success success success

Genovesio, A, and Olivo-Marin, J.-C., SPIE (2003)

Limitations

Golgi units tracking in Hela cells



Instantaneous Maximum Likelihood (IML) tracking



MHT prenant en compte le futur







Tissue-pathogen interactions

9



QDs particles motility in HeLa cells

Application in 3D + t





The GAL locus is subject to sub-diffusive movement and the activation of GAL genes leads to a confinement in dynamic motility.

G. Cabal, A. Genovesio, S. Rodriguez-Navarro, C. Zimmer, O. Gadal, A. Lesne, H. Buc, J.-C. Olivo-Marin, E. Hurt, U. Nehrbass, Nature (2006)

GAL gene movements in yeast cell nuclei

9

Application in 3D + t



HIV exhibits four types of movements

		Туре	Velocity	3D tracks	Movement characteristics	
	Mouvement I	Microtubule-directed	peaks at 0.1 to 1 μ m/s	20 µm	Directed	
	Mouvement II	Actin-directed	under 0.03 <i>µ</i> m/s	10 µm	Directed	
	Mouvement III	Docking at the nuclear membrane	under 0.03 µm/s _"	30" 1 µm	Confined	
	Mouvement IV	Intranuclear movement	under 0.005 <i>µ</i> m/s∗	30" 1.5 µm	Diffusive	
	N. Arhel, A.	Genovesio, JC. Olivo-M	larin, S. Shorte, P. Charnea	u, Nature Methods (20	006)	
HIV	HIV dynamics in HeLa cells					

Applications Rabbb tracking in Drosophila oocytes

Flow vizualization

MHTtracking Mhlanga g al, "In vivo colocalisation of oskar mRNA and trans-acting proteins revealed by quantitative imaging of Drosophila oocyte", 38 PLOS one 2009.

Jump length classification



Histograms of jump length



Mainly two velocities (0.01 µm/s and 0.06 µm/s) whatever the location in the oocyte.

Mhlanga & al, "In vivo colocalisation of oskar MRNA and trans-acting proteins revealed by quantitative imaging of Drosophila oocyte", 39 PLoS one 2009.

□ 3D track co-localization in the Drosophila oocyte



Mhlanga g al, "In vivo colocalisation of oskar mRNA and trans-acting proteins revealed by quantitative imaging of Drosophila oocyte", 40 PLoS one 2009.

□ Tracking KORI compartments in plant cells





Original 3D movie.

Particles only movie after source separation and tracking.

*Chenouard et al., Morphological source separation for particle tracking in complex biological environments, ICPR, 2008. *Chenouard et al., Particle tracking in fluorescent microscopy images improved by morphological source separation, ICIP 2009

Remerciements

- Unité d'Analyse d'Images Quantitative
 - Jean-Christophe Olivo-Marin
 - Nícolas Chenouard
 - Auguste Genovesío
- Collaborateurs

...

D Pierre Charneau (Virologie moléculaire et vaccinologie)

盐

- Guillaume Dumesnil (Inserm)
- Musa Mhlanga, ulf Nehrbass (Bíologíe cellulaíre du noyau)