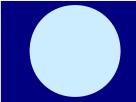
Modélisation, Simulation multi-niveau pour l'optimisation des politiques de vaccination

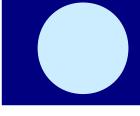
Tran Thi Cam Giang^a, Yann Chevaleyre^b, Marc Choisy^c, Vu Dinh Thiem^d, Jean-Daniel Zucker^e

a - Thèsard, bourse PDI(programme doctoral International), IRD, UPMC, Paris, France b- Professeur au Laboratoire d'Informatique de Paris-Nord, UMR CNRS 7030, Institut Galilée - Université Paris-Nord, France c-MIVEGEC (UM1-UM2-CNRS 5290-IRD 224), Centre de recherche IRD, Montpellier Cédex 5, France d -Doctorant, l' Institut National d'Hygiène et d'Epidemiologie (INHE), Vietnam e-Directeur de Recherche IRD, Coordinateur du PDIMSC, UMI 209 UMMISCO, Université Paris 6/IRD IFI/MSI

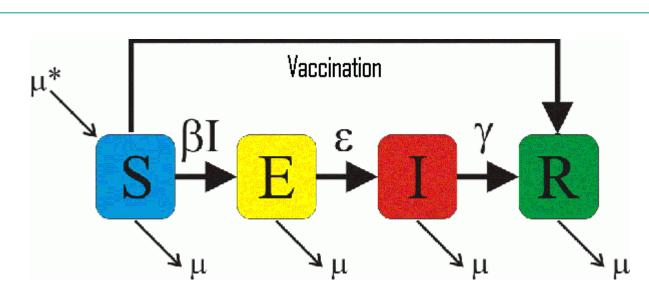


Contexte 1,2,3

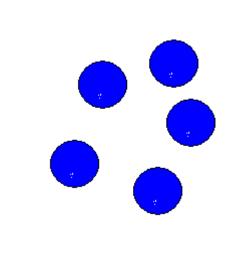
- Beaucoup de maladies infectieuses comme la rougeole, la dengue, etc qui causent de mortalité infantile dans la plupart des pays d'Asie du Sud-Est.
- Vaccination : la politique "de masse", la plus ancienne (débuts dans les années cinquante pour les pays riches) et encore aujourd'hui la plus utilisée, consiste à vacciner le maximum d'enfants avant un certain âge. Elle est trop chère, non efficace et strictement impossible à mettre en œuvre dans nombres de pays pauvres, notamment en Afrique comme à la fois problèmes financières et logistiques.
- Il faut avoir une politique de vaccination qui soit moins chère et plus efficace.



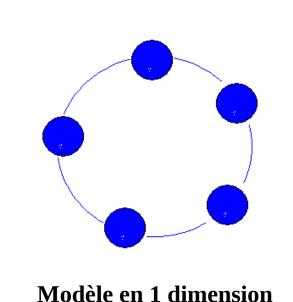
Méthodes

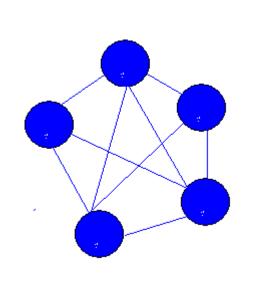


- (1) Modélisation épidémiologique stochastique
- Modèle SEIR
- Algorithme stochastique de Gillespie en 1977
- (2) Modélisation épidémiologique spatiale



Modèle en 0 dimension





Modèle en 2 dimension

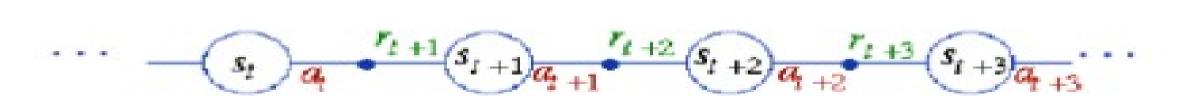
(3) Optimisation des politiques de vaccination par des méthodes d'Apprentissage Par Renforcement :

pour une structure de population donnée, où et quand il faut vacciner afin de diminuer au maximum l'incidence globale ou augmenter au maximum la probabilité d'éradication globale.

- SARSA: Etat Action Récompense Etat Action
- Un état au moment t : (€ N⁴)

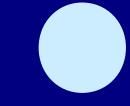
 $S = ((s_1, e_1, i_1, r_1), (s_2, e_2, i_2, r_2), \dots, (s_n, e_n, i_n, r_n))$

- Ensemble d'états : N^{4*nbVilles}
- Action au moment t, vaccination ou non vaccination



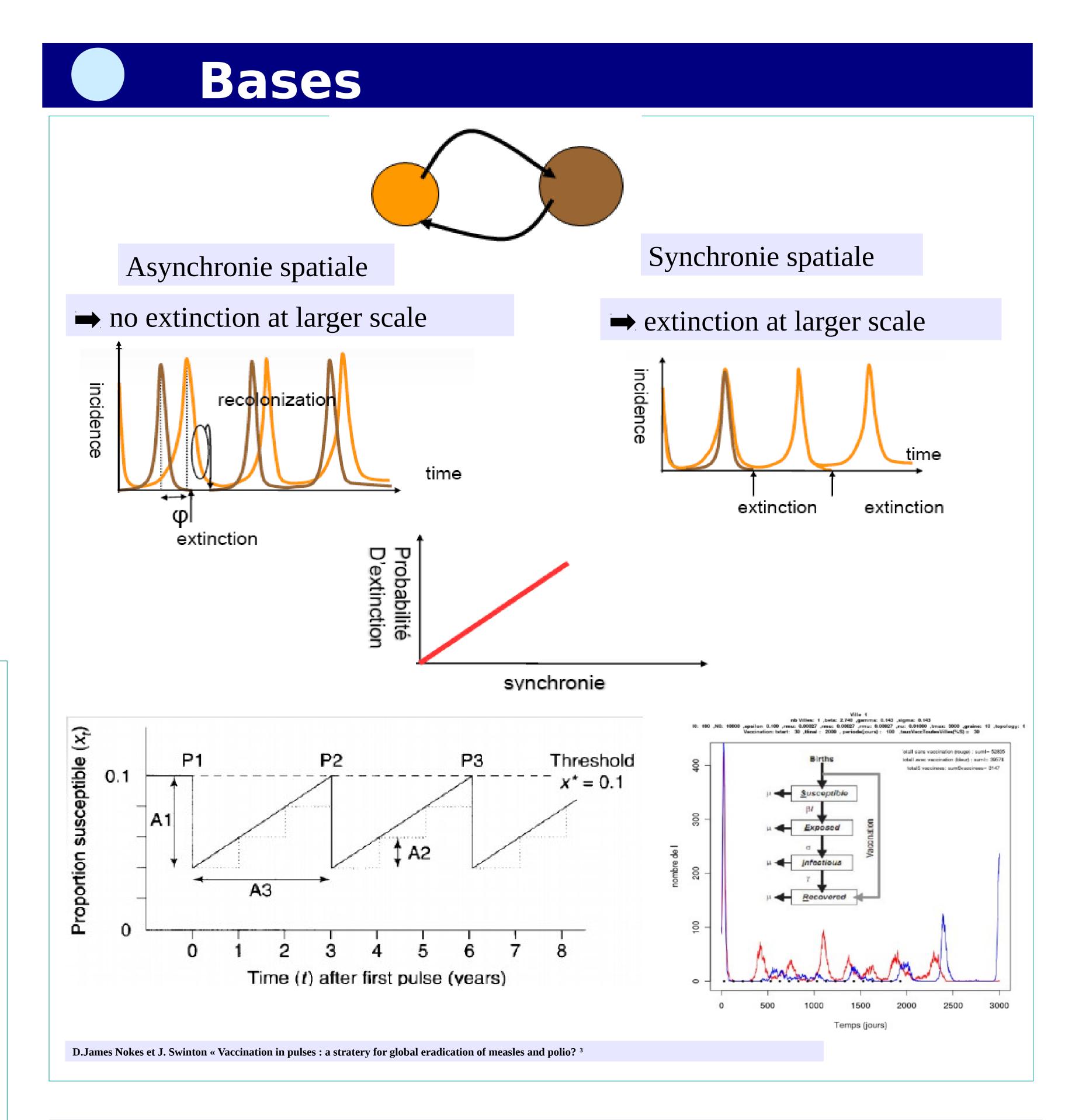
■ Somme de récompense d'une politique : □:S→A

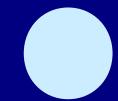
$$\sum_{t=0}^{\infty} \gamma^{t} r_{t} = r_{0} + \gamma r_{1} + \gamma^{2} r_{2} + \gamma^{3} r_{3} + \dots$$



Objectifs

OPTIMISATION des politiques de vaccination en Intelligence Artificielle qui soient plus efficaces, moins chères et soient pris en compte la dimension spatiale.





Résultats

- •.Un outil informatique d'aide à la décision des politiques de vaccination par les professionnels de santé.
- Pouvoir intégrer des contraintes économiques et logistiques de chaque pays.
- Être appliqués en Asie du Sud-Est et en Afrique.



Perspective

Optimiser parfaitement toutes les politiques de vaccination pour toutes les maladies infectieuses qui ont déjà leur vaccin dans le monde, et même pour ceux qui n'ont pas encore leur vaccin comme la dengue (il n'y a pas maintenant de vaccin mais peut-être en 2016).

REFERENCES

- 1- Earn, D. J.; Rohani, P. & Grenfell, B. T. Persistence, chaos and synchrony in ecology and epidemiology. *Proceedings of the Royal Society of London B,* **1998**, 265, 7-10
- 2- Grenfell, B. T.; Bjørnstad, O. N. & Kappey, J. Travelling waves and spatial hierarchies in measles epidemics. *Nature*, **2001**, *414*, 716-723 3- Nokes, D. J. & Swinton, J. Vaccination in pulses: a strategy for global eradication of measles and polio?











