

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

Etudiante : TRAN Thi Cam Giang

Directeurs: Yann CHEVALEYRE, Marc CHOISY

VU Dinh Thiem, Jean-Daniel ZUCKER

Ecole doctoral : Université Pierre et Marie CURIE

Date de début : 01/10/2012

Financement: PDI MSI, UPMC/IRD

Contexte et Objectif

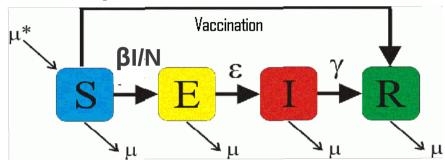
- Nombreuses maladies infectieuses comme la rougeole, la dengue en Asie, dans la plupart des pays d'Asie du sud-est. (REF)
- Vaccination : la politique "de masse" (vacciner le maximum d'enfants avant un certain âge) la plus ancienne (débuts dans les années cinquante pour les pays riches) et encore aujourd'hui la plus utilisée.
- Problèmes : trop **chère**, inefficace et strictement impossible à mettre en œuvre dans nombres de pays pauvres, notamment en Afrique comme à la fois problèmes financières et logistiques. (e.g. le projet de l'OMS d'extinction de la rougeole au Vietnam avant 2012 est un échec).

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

Méthode

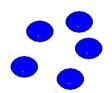
(1) Modélisation épidémiologique stochastique

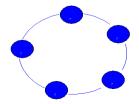
Modèle SEIR de population :

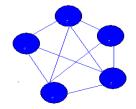


- Algorithme stochastique de Gillespie (1977)
 - Motivation : pas d'extinction dans modèle déterministe
 - Approche: population-based time-to-event model, 2 étapes :
 - Chercher le temps du prochain événement
 - Chercher la nature du prochain événement

(2) Modélisation épidémiologique spatiale







Méthode

(3) Optimisation des politiques de vaccination : 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)

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

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



Somme de récompense d'une politique : ☐ : S → A

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

Résultats attendus

 Les résultats de cette thèse sont : un algorithme efficace pour l'optimisation de politiques de vaccinations évaluées par simulations stochastiques et spatiales.

 Un outil informatique d'aide à la décision des politiques de vaccination utilisable par les professionnels de santé disponible sous la forme d'un package R (Interface R/C++)

Objectifs Sept-Dec 2012

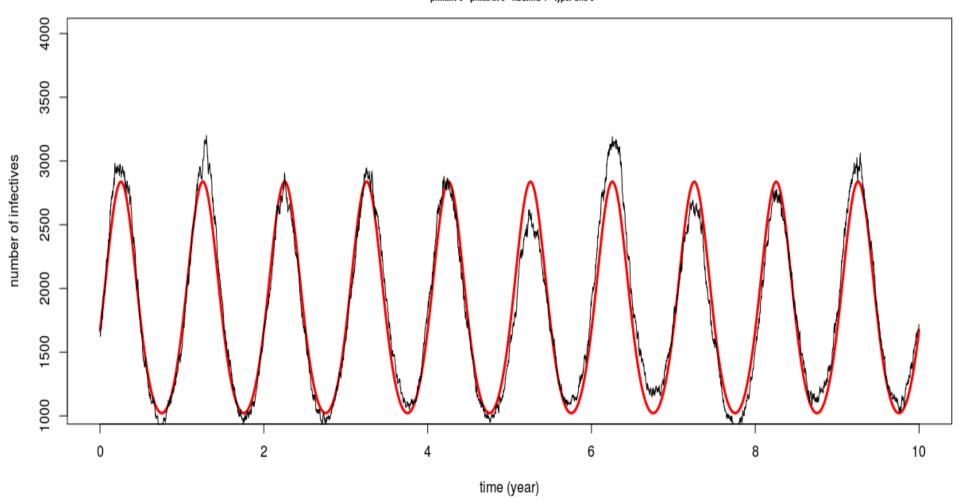
 Trouver la formule de la force d'infection pour un contexte spatial.

$$\lambda_i = \left(1 - \sum_{\substack{k=1\\k \neq i}}^n \rho_{ik}\right) \beta_i \frac{I_i}{N_i} + \sum_{\substack{k=1\\k \neq i}}^n \rho_{ik} \frac{(1 - \varepsilon_{ik})\beta_i N_k + \varepsilon_{ik} \beta_k N_i}{N_i N_k} I_k$$

 Modélisation et simulation du modèle SEIR déterministe et stochastique sous les langages de programmation.

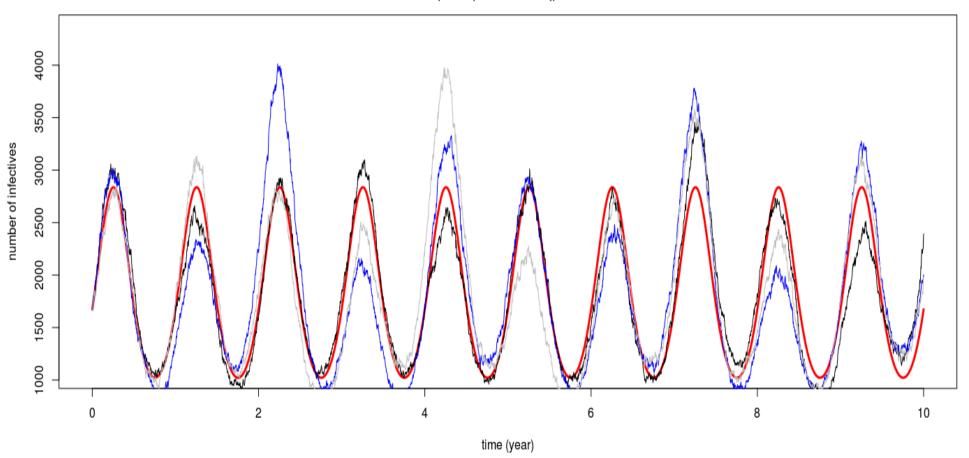
Prototype développé en C++ : Exemple Nombre d'infectés pour 1 ville de 10M d'habitants

SIMULATION: -nbVilles 1 -tmax 3650 -sigma 0.125 -gamma 0.2 -mu 3.91389432485323e-05 -epsilon 0 -topology 0 -rho 0 -unitTemps 1 -graine 1355734407.61301 -S0 741559.447874164 -E0 2794.6244319176 -l0 1673.21742231949 -R0 9253972.7102716 -N0 1e+07 -beta0 2.73972602739726 -beta1 0.1 -phiMIN 0 -phiMAX 0 -nbSimu 1 -typeFonc 0



Exemple 2 : Nombre d'infectés en fonction du temps pour 3 villes de 10Millions d'habitants

SIMULATION: -nbVilles 3 -tmax 3650 -sigma 0.125 -gamma 0.2
-mu 3.91389432485323e-05 -epsilon 0 -topology 0 -rho 0 -unitTemps 1 -graine 1355734476.85985
-S0 741559.447874164 -E0 2794.62443191756 -I0 1673.21742231949 -R0 9253972.7102716 -N0 1e+07 -beta0 2.73972602739726 -beta1 0.1
-phiMIN 0 -phiMAX 0 -nbSimu 1 -typeFonc 0



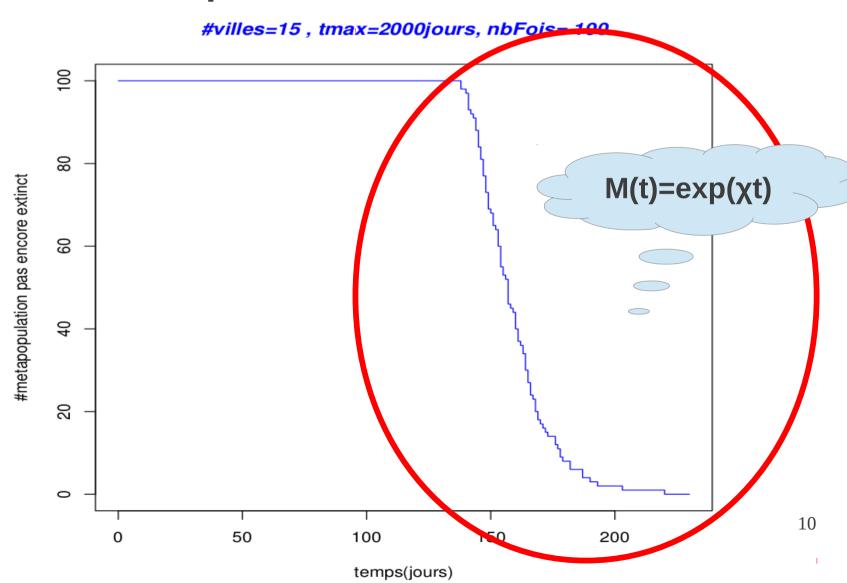
Question 1 : persistance dans le modèle simulé

 Trouver la caractérisation de la persistance globale. C'est la courbe de survie qui est en forme de

 $M(t) = \exp(-\chi t)$

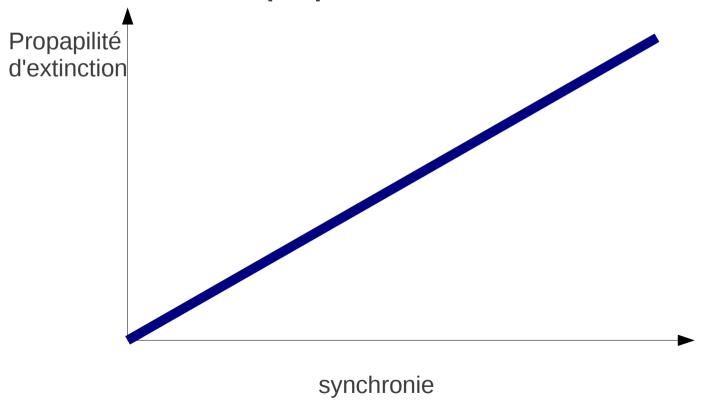
où M(t) le nombre de méta-populations qui ne sont pas éteintes au moment t.

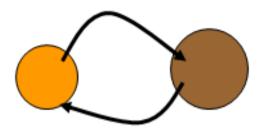
Courbe de survie Kaplan-Meier



Question 2

 Trouver la synchronie d'une méta-population contenant deux populations.





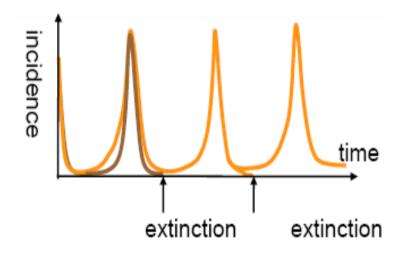
Asynchronie spatiale

no extinction at larger scale

$\frac{\text{incidence}}{\phi}$ time extinction

Synchronie spatiale

Extinction at larger scale



Planification pour cette première année

Temps	Travail
01/10/2012 → 30/12/2012	 Trouver la formule générale de la force d'infection pour le contexte spatial. Faire la modélisation et la simulation sous les langages de programmations. Faire les tests.
01/01/2013 → 30/02/2013	 Faire l'estimation de la persistance et de la synchronie des maladies infectieuses dans un contexte spatial. Faire les tests.
01/03/2012 → 30/04/2013	 Chercher les politiques de vaccinations actuelles. Donner le modèle de vaccination.
01/05/2013 → 30/06/2013	 Faire la modélisation et la simulation du modèle de vaccination. Faire les tests.
01/07/2013 → 30/09/2013	 Faire la modélisation et la simulation des politiques de vaccinations actuelles. Faire les tests.

Référence

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?