



HAL
open science

Modélisation de réseaux de régulation de gènes par processus déterministes par morceaux

Aurélie Muller-Gueudin

► **To cite this version:**

Aurélie Muller-Gueudin. Modélisation de réseaux de régulation de gènes par processus déterministes par morceaux. 44emes Journées de la SFDS, May 2012, BRUXELLES, Belgique. hal-00757861

HAL Id: hal-00757861

<https://hal.science/hal-00757861>

Submitted on 28 Nov 2012

HAL is a multi-disciplinary open access archive for the deposit and dissemination of scientific research documents, whether they are published or not. The documents may come from teaching and research institutions in France or abroad, or from public or private research centers.

L'archive ouverte pluridisciplinaire **HAL**, est destinée au dépôt et à la diffusion de documents scientifiques de niveau recherche, publiés ou non, émanant des établissements d'enseignement et de recherche français ou étrangers, des laboratoires publics ou privés.

MODÉLISATION DE RÉSEAUX DE RÉGULATION DE GÈNES PAR PROCESSUS DÉTERMINISTES PAR MORCEAUX

Aurélie Muller-Gueudin ¹

¹ *Institut Elie Cartan Nancy, Nancy-Université*
Boulevard des Aiguillettes B.P. 239
F-54506 Vandoeuvre lès Nancy
aurelie.muller@iecn.u-nancy.fr

Résumé. Pour représenter l'évolution des espèces moléculaires dans un réseau de gènes, le modèle le plus classique est le processus de Markov à sauts. Ce modèle a l'inconvénient d'être long à simuler en raison de la rapidité et du grand nombre de réactions chimiques. Nous proposons des modèles approximatifs, basés sur les processus déterministes par morceaux, permettant de raccourcir les temps de simulation. Dans un article récent, nous avons montré rigoureusement la convergence des premiers modèles (processus de Markov à sauts) vers les seconds (processus déterministes par morceaux). Dans l'exposé, nous n'entrerons pas dans les détails de cette justification rigoureuse, mais nous montrerons des exemples d'application à des réseaux de gènes très simples (modèle de Cook et modèle du phage Lambda).

Mots-clés. Réseau de gènes, Processus déterministes par morceaux, Processus de Markov à sauts, Simulation.

Abstract. The molecular evolution in a gene regulatory network is classically modeled by Markov jump processes. However, the direct simulation of such models is extremely time consuming. Indeed, even the simplest Markovian model, such as the production module of a single protein involves tens of variables and biochemical reactions and an equivalent number of parameters. We study the asymptotic behavior of multiscale stochastic gene networks using weak limits of Markov jump processes. The results allow us to propose new models with reduced execution times. In a new article, we have shown that, depending on the time and concentration scales of the system, the Markov jump processes could be approximated by piecewise deterministic processes. We give some applications of our results for simple gene networks (Cook's model and Lambda-phage model).

Keywords. Gene networks, Piecewise deterministic processes, Markov jump processes, Simulation.

1 Présentation du problème

En biologie moléculaire, les réseaux de gènes sont définis par un ensemble de réactions chimiques entre les espèces moléculaires présentes dans une cellule considérée. Il est maintenant établi que la dynamique de ces réseaux est stochastique : les systèmes de réactions chimiques sont modélisés par des processus de Markov à sauts homogènes.

Soit un ensemble de réactions chimiques notées R_r , pour $r \in \mathcal{R}$; l'ensemble \mathcal{R} est supposé fini. Ces réactions modifient les quantités d'espèces moléculaires présentes dans la cellule. Chaque espèce moléculaire est notée i , pour $i \in S = \{1, \dots, M\}$. Le nombre de molécules de l'espèce moléculaire i est noté n_i et l'état du système est décrit par le vecteur $X = (n_1, \dots, n_M) \in \mathbb{N}^M$. Chaque réaction R_r change l'état du système de la manière suivante : $X \mapsto X + \gamma_r$, avec $\gamma_r \in \mathbb{Z}^M$. Le vecteur γ_r est le saut associé à la réaction R_r . La réaction R_r a lieu avec un taux $\lambda_r(X)$ qui dépend de l'état du système.

Cette évolution est décrite par un processus de Markov à sauts. Les instants de sauts, notés $(T_j)_{j \geq 1}$ vérifient $T_0 = 0$, $T_j = \tau_1 + \dots + \tau_j$, où $(\tau_k)_{k \geq 1}$ est une suite de variables aléatoires indépendantes et telles que

$$\mathbb{P}(\tau_i > t) = \exp\left(-\sum_{r \in \mathcal{R}} \lambda_r(X(T_{i-1}))t\right).$$

Au temps T_i , la réaction $r \in \mathcal{R}$ a lieu avec probabilité $\frac{\lambda_r(X(T_{i-1}))}{\sum_{r \in \mathcal{R}} \lambda_r(X(T_{i-1}))}$ et l'état du système change selon l'équation $X \rightarrow X + \gamma_r$, c'est-à-dire :

$$X(T_i) = X(T_{i-1}) + \gamma_r.$$

Ce processus de Markov a pour générateur : $Af(X) = \sum_{r \in \mathcal{R}} [f(X + \gamma_r) - f(X)] \lambda_r(X)$, pour des fonctions f appartenant au domaine du générateur.

Ces modèles de Markov à sauts ont des temps d'exécution très longs. Par exemple, même un simple réseau de gènes contient des dizaines de variables et de paramètres. Nous avons montré (Crudu *et al.* (2007) ; Radulescu *et al.* (2012)) que ces modèles pouvaient être approchés (via des convergence en loi (Billingsley (1999)) par des processus markoviens déterministes par morceaux. Ces modèles approchés ont amélioré les temps d'exécution.

2 Nos résultats

Dans les applications, les nombres de molécules sont de différentes échelles : certaines espèces sont en grand nombre, et d'autres en faible nombre. En conséquence, nous avons décomposé l'ensemble des espèces en deux sous-ensembles, notés C et D de cardinaux M_C et M_D . De même, l'état du système est noté $X = (X_C, X_D)$, et les sauts notés $\gamma_r = (\gamma_r^C, \gamma_r^D)$. Pour $i \in D$, n_i est d'ordre 1, tandis que pour $i \in C$, n_i est proportionnel à N où N est grand. Nos résultats asymptotiques correspondent à $N \rightarrow +\infty$. Notons également $x_C = \frac{1}{N}X_C$ et $x = (x_C, X_D)$. De même, l'ensemble des réactions se décompose suivant les espèces mises en jeu dans les réactions : $\mathcal{R} = \mathcal{R}_D \cup \mathcal{R}_C \cup \mathcal{R}_{DC}$. Une réaction dans \mathcal{R}_D (resp. \mathcal{R}_C) produit ou consomme uniquement des espèces rares, c'est-à-dire de D (resp. des espèces fréquentes, c'est-à-dire de C). De même, les taux de réaction dans \mathcal{R}_D (resp. \mathcal{R}_C) dépendent uniquement de X_D (resp. x_C). Une réaction dans \mathcal{R}_{DC} a un taux qui dépend à la fois de x_C et X_D et produit ou consomme des espèces à la fois rares (D) et fréquentes (C).

Les taux des réactions $r \in \mathcal{R}_C$ sont également grands et d'ordre N , et nous posons $\tilde{\lambda}_r = \frac{\lambda_r}{N}$. Ceci signifie que la variable fréquente x_C est fréquemment impliquée dans des réactions chimiques. Supposons pour l'instant que les réactions dans \mathcal{R}_D ou \mathcal{R}_{DC} ont un taux d'ordre 1.

Ces nouvelles variables obtenues par changement d'échelle obéissent encore à un processus de Markov à saut, dont le générateur est :

$$\begin{aligned} \tilde{\mathcal{A}}f(x_C, X_D) &= \sum_{r \in \mathcal{R}_C} \left[f(x_C + \frac{1}{N}\gamma_r^C, X_D) - f(x_C, X_D) \right] N\tilde{\lambda}_r(x_C) \\ &+ \sum_{r \in \mathcal{R}_{DC}} \left[f(x_C + \frac{1}{N}\gamma_r^C, X_D + \gamma_r^D) - f(x_C, X_D) \right] \lambda_r(x_C, X_D) \\ &+ \sum_{r \in \mathcal{R}_D} [f(x_C, X_D + \gamma_r^D) - f(x_C, X_D)] \lambda_r(X_D). \end{aligned}$$

Si $N \rightarrow +\infty$, Kurtz (1971,1978) a montré que les espèces rares et les espèces fréquentes se découplent, c'est-à-dire obéissent à des processus qui leur sont propres. En effet, les réactions dans \mathcal{R}_{DC} ne sont pas suffisamment fréquentes pour changer le comportement de la variable rapide x_C . A la limite, la variable x_C obéit à un système différentiel, qui fonctionne sans influence de la variable discrète X_D . La variable discrète X_D , quant à elle, obéit à un processus de sauts, indépendant de la variable continue x_C .

Notre travail a été de considérer des système plus généraux contenant d'autres types de réactions, et aboutissant à d'autres systèmes limites. Selon les différentes échelles de temps de réactions et de concentration des espèces, nous avons démontré rigoureusement quatre types de limites pour le processus de Markov à sauts : des processus continus et déterministes par morceaux (Davis (1993)), des processus déterministes par morceaux avec des sauts sur la variable 'continue', des processus déterministes par morceaux moyennés, et des processus déterministes par morceaux avec des sauts singuliers sur la variable 'continue'.

3 Illustration

3.1 Le phage λ

Le phage λ est un parasite de la bactérie E.Coli. L'état du phage λ est donné par le vecteur $X = (C, C_2, D, D_1, D_2)$, où C et C_1 représentent une protéine et son dimère, produits par le phage, et D, D_1, D_2 représentent des sites promoteurs sur l'ADN du phage, respectivement non occupés, en simple ou en double occupation. Nous avons $D + D_1 + D_2 = \text{constante}$. Le phage se développe au sein de la bactérie E. Coli selon les réactions chimiques suivantes : $2C \xrightleftharpoons[k_{-1}]{k_1} C_2$, $D + C_2 \xrightleftharpoons[k_{-2}]{k_2} D_1$, $D_1 + C_2 \xrightleftharpoons[k_{-3}]{k_3} D_2$, $D_1 \xrightarrow{k_4} D_1 + nC$, $C \xrightarrow{k_5} \emptyset$. La dernière équation signifie qu'une protéine C meurt.

Si les espèces moléculaires sont en grands nombres et ont des sauts rapides (ce qui se vérifie par certaines conditions sur les constantes cinétiques k_i), nous pouvons approcher la

trajectoire de X_t par une trajectoire déterministe. Les fluctuations autour des trajectoires déterministes sont illustrées dans la figure 1 a).

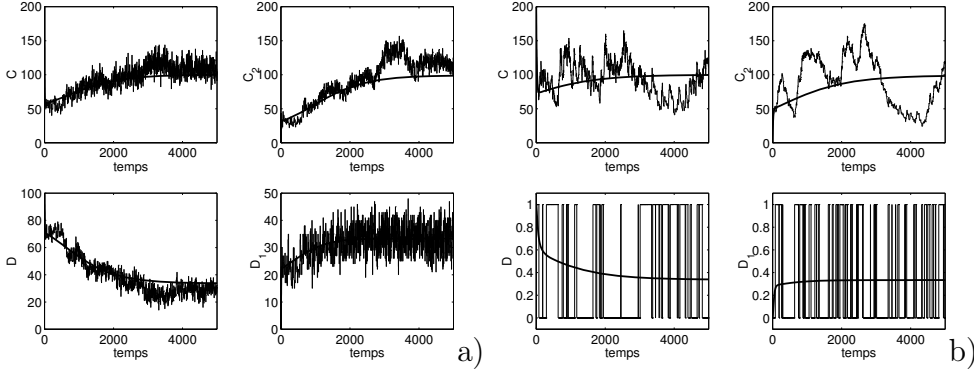


FIGURE 1 – Modèle de phage λ , la limite déterministe est marquée en trait continu. a) molécules et sites en grands nombres ; b) un seul site. Les paramètres sont a) $k_1^\pm = k_2^\pm = k_3^\pm = 0.1, k_4 = 0.006, k_5 = 0.01$ b) $k_1^\pm = k_3^\pm = 0.01, k_4 = 0.3, k_5 = 0.005$.

En réalité, toutes les molécules ne sont pas en grand nombre, car D, D_1, D_2 valent soit 0 soit 1. Dans la figure 1 b) nous avons simulé des trajectoires sous cette hypothèse. Les processus déterministes par morceaux sont des bonnes approximations pour les trajectoires de C, C_2 . En effet, les molécules C, C_2 sont en grand nombre, on peut leur appliquer la limite déterministe entre deux sauts des variables discrètes. L'évolution de (D, D_1) peut être décrite par un processus de Markov à sauts sur l'ensemble $\{0, 1\}^2$. Lorsque le site est non occupé ou en double occupation $D = 1, D_1 = 0$ ou $D = 0, D_1 = 0$, il n'y a pas de production de C qui tend à s'équilibrer avec son dimère. Lorsque le site est en simple occupation $D = 0, D_1 = 1$ il y a production de C . Le caractère déterministe par morceaux de la dynamique des variables C, C_2 ne signifie pas que les fluctuations de ces variables sont absentes. Bien au contraire, ces variables sont soumises à des fluctuations importantes (Fig. 1 b). Cette possibilité conduit à une conclusion biologique : la source des fluctuations n'est pas nécessairement la petitesse du nombre moyen de molécules observées mais pourrait être la petitesse du nombre de sites.

3.2 Modèle de Cook

Le modèle de Cook modélise les phénomènes de haploinsuffisance (invalidité de la moitié du nombre total de copies d'un gène). Il peut être décrit par le système de réactions suivant : $G \xrightleftharpoons[k_{-1}]{k_1} G^*, G^* \xrightarrow{k_2} G^* + P, P \xrightarrow{k_3} \cdot$

Dans le modèle de Cook G, G^* sont des versions dormante et active d'un gène, P est la protéine traduite.

Ce système de réactions conserve la quantité $G + G^* = G_0$. Le régime de haploinsuffisance est défini par une faible valeur G_0 . Pour simplifier considérons $G_0 = 1$, ce qui signifie une seule copie valide du gène. Dans cette situation $G, G^* \in \{0, 1\}$. Plus générale-

ment, le modèle de Cook pourrait décrire d'autres cas d'activité intermittente en biologie moléculaire. Par exemple, dans le fonctionnement de voies de signalisation, G, G^* peuvent être considérées comme des variables cachées à deux valeurs paramétrisant la dynamique d'un système moléculaire dans deux situations (présence et absence d'une molécule clé). Des extensions sont possibles à des variables cachées à plusieurs valeurs discrètes (le comportement du système pourrait dépendre de la présence et de l'absence de certaines molécules).

Si les paramètres cinétiques k_i vérifient certaines conditions, et si le nombre de molécules P est grand, on peut considérer que la dynamique de P est déterministe pour une valeur de G^* fixée. On arrive au modèle déterministe par morceaux suivant :

$$\frac{dP}{dt} = -k_3P + k_2G^*(t)$$

où $G^*(t)$ est un processus de Markov à espace d'états $E = \{0, 1\}$ et fonction d'intensité :

$$\lambda(G^*) = \begin{cases} k_1 & \text{si } G^* = 0 \\ k_{-1} & \text{si } G^* = 1 \end{cases}.$$

Une trajectoire est simulée sur la figure 2.

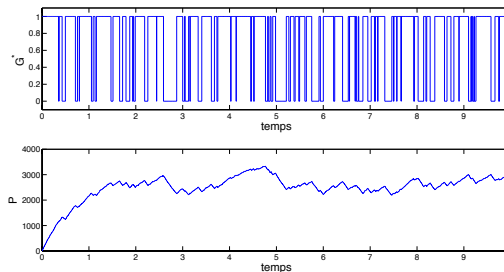


FIGURE 2 – Modèle de Cook. Les paramètres sont $k_1 = 20, k_{-1} = 10, k_2 = 4000, k_3 = 1$.

4 Conclusion

- Les simulations précédentes montrent que les temps d'exécutions des modèles déterministes par morceaux sont bien plus courts que ceux des modèles de Markov à sauts. En effet, il n'est plus nécessaire de simuler TOUTES les réactions chimiques, et donc TOUS les sauts du processus markovien. L'approximation déterministe par morceaux, justifiée théoriquement dans notre article, est une alternative économique aux modèles markoviens de sauts.
- Les trajectoires obtenues avec ces modèles approchés (les modèles déterministes par morceaux) sont similaires aux trajectoires obtenues en simulant toutes les réactions des modèles de Markov à sauts.

- Nous avons généralisé les résultats de Kurtz (1971,1978). En effet, Kurtz a proposé des modèles déterministes qui ne sont pas adaptés dans les situations où les espèces moléculaires conservent un comportement stochastique. Nos modèles, déterministes par morceaux, ont permis de palier à cette lacune. Les exemples du phage λ et de Cook illustrent ce point.

Bibliographie

- [1] Billingsley, P. (1999), *Convergence of Probability Measures*, Wiley Series in Probability Statistics.
- [2] Crudu, A., Debussche, A., Muller, A. et Radulescu, O. (2012), Convergence of stochastic gene networks to hybrid piecewise deterministic processes, *A paraître dans Annals of Applied Probability*.
- [3] Davis, M. (1993), *Markov Models and Optimization*, Chapman and Hall.
- [4] Ethier, S. and Kurtz, T. (1986), *Markov processes. Characterization and Convergence*, Wiley Series in Probability Statistics.
- [5] Kurtz, T. (1971), Limits theorems for sequences of jump markov processes approximating ordinary differential processes, *J.Appl.Prob.*, 8,344–356.
- [6] Kurtz, T. (1978), Strong approximation theorems for density dependent markov chains, *Stoch. Proc. Appl.*, 6,223–240.
- [7] Radulescu, O., Muller, A. et Crudu, A. (2007), Théorèmes limites pour les processus de Markov à sauts. Synthèse de résultats et applications en biologie moléculaire, *Technique et Science Informatiques*, 3-4,441–467