

Dynamique d'adaptation cellulaire en oncologie et processus à valeurs mesures

Céline Bonnet

UMPA, ENS de Lyon (Inria NUMED)

Aussois, Chaire MMB, juin 2021



Collaborateurs

Equipe Inria **NUMED**, **Hélène Leman**

Centre de Recherche en Cancérologie de Lyon (CRCL)

Arnaud Vigneron et Pierre Martinez

Plan

- 1 Contexte Biologique
- 2 Données
- 3 Choix de Modèle
- 4 Un peu de théorie

Le projet Long Terme

- Cancer du sein Triple Négatif
- Mutant types / modèles de mutant
 - > adaptation génétique (mutation aléatoire)
 - > plasticité cellulaire/adaptation phénotypique (progressif)
- Données in vitro : Elaboration modèle mathématique adapté
- Données in vivo

Différent types de Données

- **Biomasse** (proportionnelle à la taille de la population)
 - > Croissance de la population
- Cytométrie / **Fluorescence** (Baisse d'intensité lumineuse au cours du temps)
 - > Nombre de division par cellule
- **Séquençage** (données à venir)
 - > Pourcentage de cellules portant une mutation donnée

Idées Modèle

- Probabiliste
- Individu centré
- Capturer la dynamique d'adaptation cellulaire à un nouvel environnement

Un modèle potentiellement intéressant : Processus à valeurs
mesures

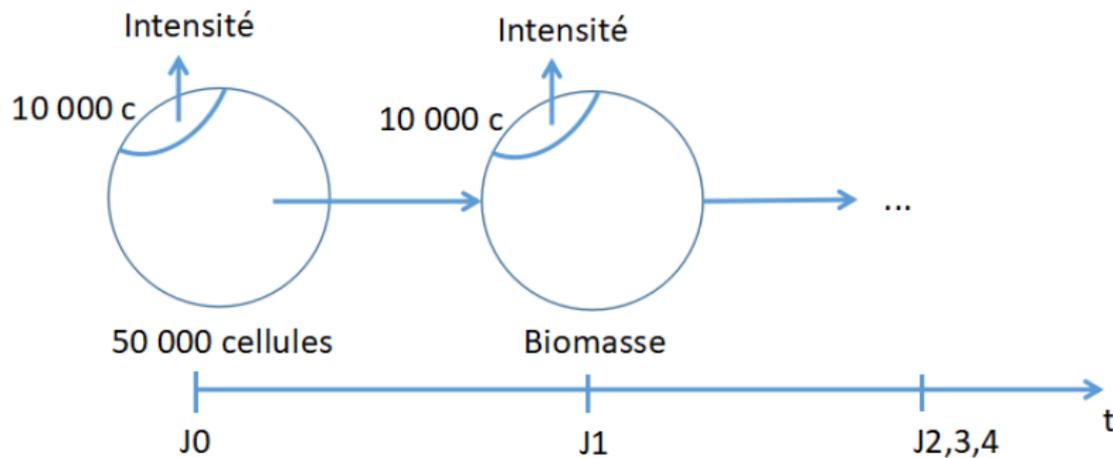
Idées Modèle

- Probabiliste
- Individu centré
- Capturer la dynamique d'adaptation cellulaire à un nouvel environnement

Un modèle potentiellement intéressant : Processus à valeurs mesures

Les 1ère Données : Expérience biologique

- Population Contrôle (Sans traitement) : Dynamique constante



Modélisation : Test par simulation

Dynamique cellulaire : Division ou Mort

- **Galton Watson** (Temps de vie et probabilité d'avoir 2 ou 0 enfants)
 - Loi Gamma
 - Loi Normal tronquée
 - Loi de Weibull
- **Naissance et Mort**, Temps de division et Temps de mort
 - 2 lois Exponentielle
 - 2 lois Gamma
 - 1 loi Gamma et 1 loi Exponentielle

Optimisation de ma fonction coût

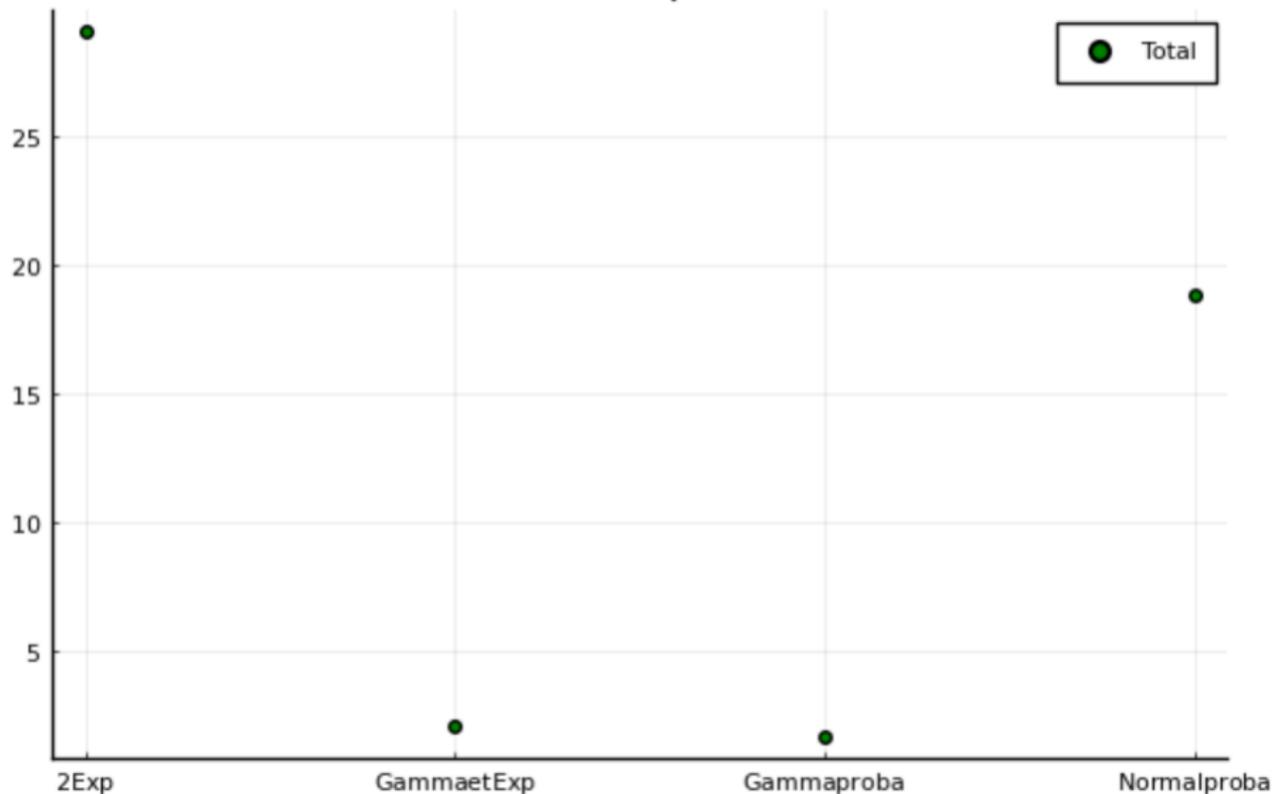
- Fonction coût utilisée

$$f(\theta) = \sum_{1 \leq j, k \leq 4} \left(\frac{N(\theta, t_j)}{N(\theta, t_k)} - \frac{\text{Biomasse}(t_j)}{\text{Biomasse}(t_k)} \right)^2 + KL(\text{hist}(\text{data}), \text{hist}(\theta))$$

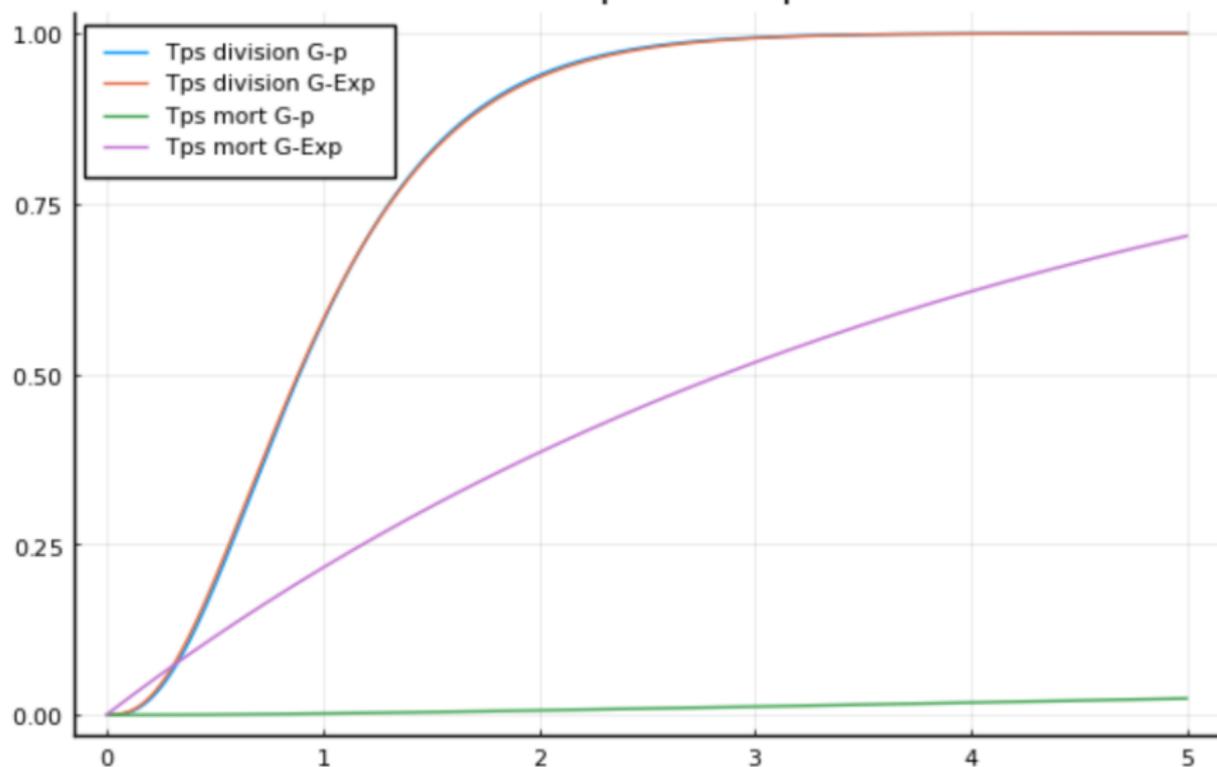
$$KL(P, Q) = \sum_i P(i) \log\left(\frac{P(i)}{Q(i)}\right)$$

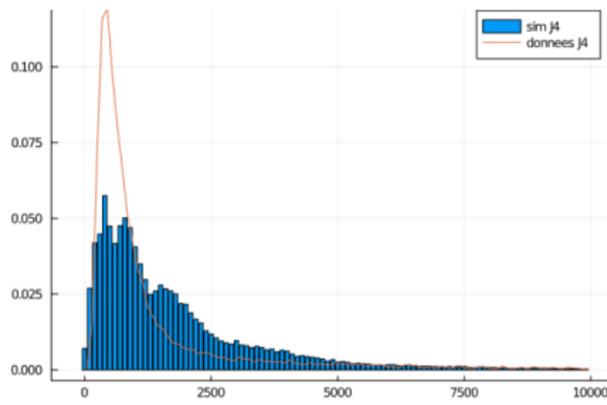
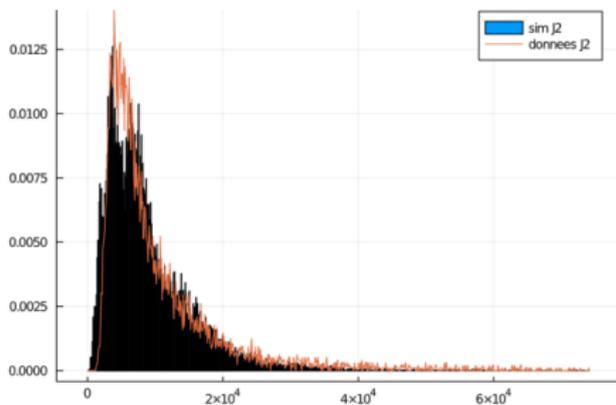
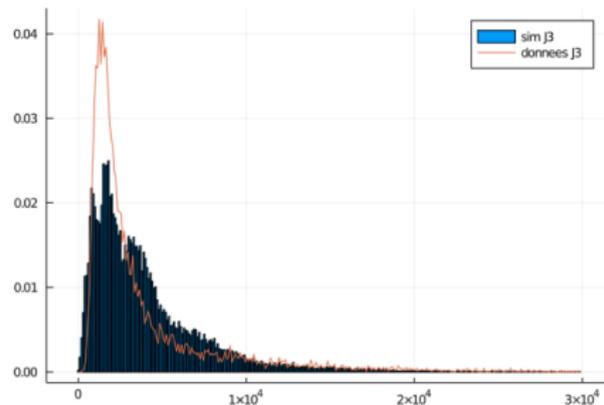
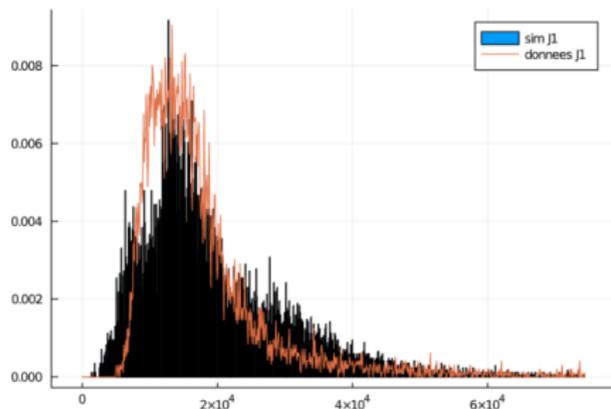
- Algorithme d'optimisation stochastique : Covariance Matrix Adaptation in Evolution Strategy (CMA-ES)
 - > sous Python package `pycma`
 - > sous Julia package `CMAEvolutionStrategy`

Fonction coût par modèle



Fonctions de Répartition par modèle





Un peu de théorie

- Trait continue x représentant l'intensité associée à chaque cellule.
- Un individu = $\delta_x, x \in \mathbb{R}_+$.
- La population au temps t peut être décrite par

$$\nu_t = \sum_{i=1}^{N_t} \delta_{x_i(t)} \in \mathcal{M}_P(X), \quad \text{où } N_t = \langle \nu_t, \mathbf{1} \rangle = \int_X \nu_t(dx).$$

- τ : taux du temps de vie.
- p : probabilité de division.

Problème !! Loi Gamma ?

Astuce : **Structure d'âge** [A. Lambert and T. Stadler, 2013]

Ajout d'un trait :

- $a_i(\nu_t) \in \mathbb{R}_+$ l'âge de l'individu i dans la population ν_t .
 > Age au temps t d'un individu ayant au temps t_0 l'âge a

$$A(t, t_0, a) = a + t - t_0$$

- Si T **Temps de vie** et g **densité** de la loi Gamma,

$$\mathbb{P}(T \leq a) = 1 - \exp\left(-\int_0^a \tau(s) ds\right) \quad (\text{on a})$$

$$= \int_0^a g(s) ds \quad (\text{on veut})$$

$$\forall a, \quad \tau(a) = \frac{g(a)}{1 - \int_0^a g(s) ds}$$

Convergence en grande population

Sous de bonnes hypothèses et conditions de renormalisation,

Theorem (Loi des Grands Nombres)

$$(\nu^K)_K \xrightarrow[K \rightarrow +\infty]{\mathcal{L}_{\mathbb{D}(\mathbb{R}_+, \mathcal{M}(\mathbb{R}_+^2))}} \xi$$

avec $\xi_t(dx, da) = n(x, a, t) dx da$

où n solution faible de

$$\begin{cases} \partial_t n(x, a, t) + \partial_a n(x, a, t) &= -\tau(a) n(x, a, t) \\ n(x, 0, t) &= 2p \int_{\mathbb{R}_+} \tau(a) n(2x, a, t) da \\ n(x, a, 0) &= n_0(x, a) \end{cases} .$$

et $\tau(a) = g(a) / \left(1 - \int_0^a g(s) ds\right)$.

Merci pour votre attention !