

FEUILLE DE TRAVAUX PRATIQUES - PYTHON #8

Dans ce TP, nous nous intéressons aux processus de Poisson. Les exercices à traiter en priorité sont indiqués en **rouge**.

1 Simulations de processus de Poisson

Le processus de Poisson modélise les dates de réalisation de nombreux phénomènes :

- dates d'arrivées d'appels dans un serveur téléphonique
- dates d'émission de particules radiocatives d'une molécule
- dates d'arrivées de clients dans une file d'attente.

Definition 1.1. Un processus de comptage $(N_t)_{t \geq 0}$ est un **processus de Poisson d'intensité** $\lambda \in \mathbb{R}_+^*$ si $N_0 = 0$ et

- $\forall 0 < t_1 < \dots < t_n$, les variables $N_{t_1}, N_{t_2-t_1}, \dots, N_{t_n-t_{n-1}}$ sont indépendantes,
- $\forall 0 < t_1 < t_2$ et $h > 0$, $N_{t_2+h} - N_{t_1} + h$ a même loi que $N_{t_2} - N_{t_1}$,
- $\forall h > 0, \mathbb{P}(N_h = k) = \begin{cases} 1 - \lambda h + o(h) & \text{si } k = 0 \\ \lambda h + o(h) & \text{si } k = 1 \\ o(h) & \text{si } k \geq 2. \end{cases}$

Notons $T_0 = 0 < T_1 < \dots < T_n$ les dates de réalisation, alors $N_t := \sum_{n=1}^{+\infty} \mathbb{1}_{T_n \leq t}$ est le nombre d'événements réalisés jusqu'au temps t .

Proposition 1.1. Si N est un processus de Poisson, alors pour tout $t \geq 0$, $N_t \sim \mathcal{P}(\lambda t)$.
Pour $n \geq 1$, $T_n - T_{n-1} \sim \mathcal{E}(\lambda)$.

Un tel processus se représente facilement à partir de la donnée d'une suite $(S_n)_{n \in \mathbb{N}}$ de v.a. i.i.d. de loi exponentielle de paramètre λ . En effet, si on pose $T_n := S_1 + \dots + S_n$, on vérifie que le processus $(N_t)_{t \geq 0}$ défini par

$$N_t := \sum_{n=1}^{+\infty} \mathbb{1}_{T_n \leq t},$$

est un processus de Poisson d'intensité λ .

Exercice 1. Montrer que la variable T_n suit une loi $\Gamma(n, \lambda)$ et illustrer cette identité en superposant un histogramme empirique à la densité cible.

Proposition 1.2 (Loi conditionnelle des temps de saut). Sachant que $N_t = k$ (avec $k \geq 1$), la loi du k -uplet (T_1, \dots, T_k) coïncide avec celle d'un k -échantillon ordonné de v.a. i.i.d. de loi uniforme sur $[0, t]$.

Exercice 2. Simulation de trajectoires.

1. Simuler et afficher une trajectoire d'un processus de Poisson simple d'intensité $\lambda = 1/5$ jusqu'à son 20ième saut.
2. Simuler une trajectoire de processus de Poisson d'intensité $\lambda = 1/5$ jusqu'à l'instant $t = 20$
 - (a) à l'aide d'une boucle `while`,
 - (b) à l'aide de la proposition 1.2.

Comparer ces deux méthodes en générant mille trajectoires avec chaque méthode et mesurer le temps de calcul.
3. Illustrer le fait que N_t suit la loi de Poisson de paramètre λt .
4. Reprendre la question précédente en effectuant un test du χ^2 d'adéquation.

Pour tout $t \in \mathbb{R}_+$, on a l'encadrement $T_{N_t} \leq t < T_{N_t+1}$. On définit des variables aléatoires réelles positives U_t et V_t par

$$U_t := t - T_{N_t}, \quad V_t := T_{N_t+1} - t,$$

de sorte que U_t mesure la durée entre le temps courant et le temps du dernier saut, et V_t mesure la durée entre le temps courant et l'instant du prochain saut. Alors,

Proposition 1.3. *Pour tout $t \geq 0$, les variables aléatoires U_t et V_t sont indépendantes. La loi de U_t est celle de $S_1 \wedge t$ et celle de V_t est égale à celle de $S_1 \sim \mathcal{E}(\lambda)$.*

Exercice 3. *Paradoxe de l'inspection ou paradoxe de l'autobus*

1. Montrer que l'espérance de la longueur de l'intervalle $[T_{N_t}, T_{N_t+1}]$ est égale à $\lambda^{-1}(2 - e^{-\lambda t})$, et tend donc rapidement vers $2/\lambda$ lorsque t tend vers l'infini.
2. Quelle est l'espérance des temps d'inter-sauts S_k ? Commenter.

2 Comportement asymptotique et estimation

En écrivant N_t comme la somme de ses accroissements (indépendants), on peut établir les comportements asymptotiques suivants pour les trajectoires d'un processus de Poisson.

Proposition 2.1. *Lorsque t tend vers l'infini, on a les convergences suivantes :*

$$\frac{N_t}{t} \xrightarrow{p.s.} \lambda, \quad \sqrt{\frac{t}{\lambda}} \left(\frac{N_t}{t} - \lambda \right) \xrightarrow{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, 1).$$

Exercice 4. *Estimation de l'intensité quand on observe le processus jusqu'à un temps t .*

1. À l'aide d'un générateur aléatoire de votre choix, choisir une intensité $\lambda > 0$ au hasard.
2. Générer alors une trajectoire d'un processus de Poisson d'intensité λ et proposer un estimateur $\hat{\lambda}_t$ de cette intensité.
3. Proposer un intervalle de confiance I_t pour λ de niveau de confiance 95%.
4. Représenter sur un même graphique l'évolution temporelle de l'estimateur $\hat{\lambda}_t$ et de l'intervalle de confiance I_t .

L'intensité du processus peut aussi être estimée à partir de l'observation des temps de sauts du processus. En effet, la loi des grands nombres et le théorème limite central appliqués à $T_n = S_1 + \dots + S_n$ donnent

$$\frac{T_n}{n} \xrightarrow{p.s.} \frac{1}{\lambda}, \quad \sqrt{n} \left(\lambda \frac{T_n}{n} - 1 \right) \xrightarrow{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, 1).$$

Exercice 5. Estimation de l'intensité quand on observe le processus jusqu'à son n -ième saut.

1. À l'aide d'un générateur aléatoire de votre choix, choisir une intensité $\lambda > 0$ au hasard.
2. Générer alors une trajectoire d'un processus de Poisson d'intensité λ jusqu'à son n -ième saut et proposer un estimateur $\hat{\lambda}_n$ de cette intensité.
3. Proposer un intervalle de confiance I_n pour λ de niveau de confiance 95%.
4. Représenter sur un même graphique l'évolution temporelle de l'estimateur $\hat{\lambda}_n$ et de l'intervalle de confiance I_n .

3 Quelques compléments

3.1 Superposition et décomposition

Proposition 3.1 (Superposition de deux processus de Poisson). Si $(M_t)_{t \geq 0}$ et $(N_t)_{t \geq 0}$ sont deux processus de Poisson simples indépendants de paramètres respectifs λ et μ alors la somme de processus $(M_t + N_t)_{t \geq 0}$ est un processus de Poisson simple de paramètre $\lambda + \mu$.

Exercice 6. Proposer une illustration de la proposition 3.1.

Proposition 3.2 (Décomposition d'un processus de Poisson). Soit $(N_t)_{t \geq 0}$ un processus de Poisson simple de paramètre λ . On construit les processus deux processus $(N_t^1)_{t \geq 0}$ et $(N_t^2)_{t \geq 0}$ de la façon suivante : à chaque saut (indépendamment des autres) du processus de base $(N_t)_{t \geq 0}$, on choisit de faire sauter $(N_t^1)_{t \geq 0}$ avec probabilité p ou $(N_t^2)_{t \geq 0}$ avec probabilité $1 - p$. Alors les processus $(N_t^1)_{t \geq 0}$ et $(N_t^2)_{t \geq 0}$ sont deux processus de Poisson simples indépendants d'intensité respectives $p\lambda$ et $(1 - p)\lambda$.

Exercice 7. Écrire une fonction qui trace une trajectoire du processus de base $(N_t)_{t \geq 0}$ et en déduit les trajectoires des sous-processus $(N_t^1)_{t \geq 0}$ et $(N_t^2)_{t \geq 0}$.

3.2 Processus de Poisson composé

Définition 3.1. Soient $(S_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de v.a. i.i.d. de loi exponentielle de paramètre λ et $(Y_n)_{n \geq 0}$ une suite de v.a. i.i.d. de loi ν , indépendante de la suite $(S_n)_{n \geq 0}$. On pose $T_n := S_1 + \dots + S_n$. On appelle **processus de Poisson composé d'intensité $\lambda > 0$ et de loi de saut ν** le processus $(X_t)_{t \geq 0}$ issu de zéro défini par

$$X_t := \sum_{n \geq 0} Y_n \mathbb{1}_{T_n \leq t}.$$

N.B. Le processus de Poisson simple est un processus de Poisson composé où la loi des sauts est la mesure de Dirac δ_1 .

Exercice 8. Simuler une trajectoire de processus de Poisson composé d'intensité 1 et de loi de saut $\mathcal{N}(0, 1)$.

Proposition 3.3 (Loi d'une somme aléatoire). Soit $(Y_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de v.a. i.i.d. de fonction caractéristique ϕ et soit N une v.a. à valeurs dans \mathbb{N} , de fonction génératrice G , indépendante de la suite $(Y_n)_{n \in \mathbb{N}}$. Alors, la somme aléatoire (avec convention qu'une somme vide est nulle)

$$S = \sum_{n=1}^N Y_n$$

admet pour fonction caractéristique $\phi_S(u) = G(\phi(u))$.

Corollaire 3.1. Soit $(X_t)_{t \geq 0}$ un processus de Poisson composé d'intensité λ et de loi de saut ν de moyenne m et de variance $\sigma^2 < +\infty$. Alors, pour tout $t \geq 0$:

$$\mathbb{E}[X_t] = \mathbb{E}[N_t]\mathbb{E}[Y_1] = m\lambda t, \quad \text{var}(X_t) = \mathbb{E}[N_t]\text{var}(Y_1) + \text{var}(N_t)\mathbb{E}[Y_1]^2 = \lambda t\sigma^2 + \lambda t m^2.$$

Exercice 9. Illustrer le corollaire en considérant différentes lois de saut.