# Feuille de travaux pratiques - Scilab #8

Ce document a pour but d'illustrer, à l'aide Scilab, quelques propriétés des processus de Poisson. Les exercices à traiter en priorité sont indiqués en rouge.

# 1 Définition, représentations, simulation

On rappelle dans un premier temps la définition d'un processus de Poisson (simple).

**Définition 1.** Un processus de Poisson (simple)  $(N_t)_{t\geq 0}$  d'intensité  $\lambda$  est un processus stochastique issu de zéro, à valeurs dans  $\mathbb N$  et tel que :

- 1. pour tout  $t \in \mathbb{R}_+$ , la variable aléatoire  $N_t$  suit une loi de Poisson de paramètre  $\lambda t$ ,
- 2. pour tout  $(s,t) \in \mathbb{R}_+ \times \mathbb{R}_+$ , les variables  $N_{t+s} N_t$  et  $N_t$  sont indépendantes.

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  $\lambda$ . En effet, si on pose  $T_n:=S_1+\ldots+S_n$ , on vérifie que le processus  $(N_t)_{t\geq 0}$  défini par

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

est un processus de Poisson d'intensité  $\lambda$ .

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** (Loi conditionnelle des temps de saut). Sachant que  $N_t = k$  (avec  $k \ge 1$ ), la loi du k-uplet  $(T_1, \ldots, T_k)$  coincide 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.

Comparer ces deux méthodes en générant mille trajectoires avec chaque méthode et mesurer le temps de calcul grâce aux commandes timer, ou encore tic et tac.

- 3. Illustrer le fait que  $N_t$  suit la loi de Poisson de paramètre  $\lambda t$ .
- 4. (Pour celles/ceux qui sont le plus à l'aise) Reprendre la question précédente en effectuant un test du  $\chi^2$  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

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

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. On démontre le résultat suivant :

**Proposition 2.** 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.

- 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 facilement les comportements asymptotiques suivants pour les trajectoires d'un processus de Poisson simple.

**Proposition 3.** Lorsque t tend vers l'infini, on a les convergences suivantes :

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

Exercice 4. Estimation de l'intensité.

- 1. À l'aide d'un générateur aléatoire de votre choix, choisir une intensité  $\lambda > 0$  au hasard.
- 2. Génèrer alors une trajectoire d'un processus de Poisson d'intensité  $\lambda$  et proposer un estimateur  $\hat{\lambda}_t$  de cette intensité.
- 3. Proposer un intervalle de confiance  $I_t$  pour  $\lambda$  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 naturellement 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  $T_n = S_1 + \ldots + S_n$  donnent

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

Exercice 5. Estimation de l'intensité (le retour).

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

# 3 Quelques compléments

#### 3.1 Décomposition

**Proposition 4** (Décomposition d'un processus de Poisson). Soit  $(N_t)_{t\geq 0}$  un processus de Poisson simple de paramètre  $\lambda$ . 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 6.** 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 2.** Soient  $(S_n)_{n\in\mathbb{N}}$  une suite de v.a. i.i.d. de loi exponentielle de paramètre  $\lambda$  et  $(Y_n)_{n\geq 0}$  une suite de v.a. i.i.d. de loi  $\nu$ , indépendante de la suite  $(S_n)_{n\geq 0}$ . On pose  $T_n:=S_1+\ldots+S_n$ . On appelle processus de Poisson composé d'intensité  $\lambda>0$  et de loi de saut  $\nu$  le processus  $(X_t)_{t\geq 0}$  issu de zéro défini par

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

Remarque 1. Le processus de Poisson simple est un processus de Poisson composé où la loi des sauts est la mesure de Dirac  $\delta_1$ .

**Exercice 7.** Simuler une trajectoire de processus de Poisson composé d'intensité 1 et de loi de saut  $\mathcal{N}(0,1)$ .

**Proposition 5** (Loi d'une somme aléatoire). Soit  $(Y_n)_{n\in\mathbb{N}}$  une suite de v.a. i.i.d. de fonction caractéristique  $\phi$  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

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

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

Corollaire 1. Soit  $(X_t)_{t\geq 0}$  un processus de Poisson composé d'intensité  $\lambda$  et de loi de saut  $\nu$  de moyenne m et de variance  $\sigma^2 < +\infty$ . Alors, pour tout  $t\geq 0$ :

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

Exercice 8. Illustrer le corollaire en considérant différentes lois de saut.