

Ex1 :

$$\begin{aligned}
 P(X_0 = i_0, X_{t_1} = i_1, X_{t_2} = i_2) &= \sum_{m_1 \in \mathbb{N}, m_2 \in \mathbb{N}} P(N_{t_1} = m_1, N_{t_2} - N_{t_1} = m_2, X_0 = i_0, X_{t_1} = i_1, X_{t_2} = i_2) \\
 &= \sum_{m_1 \in \mathbb{N}, m_2 \in \mathbb{N}} P(N_{t_1} = m_1, N_{t_2} - N_{t_1} = m_2, Z_0 = i_0, Z_{m_1} = i_1, Z_{m_1 + m_2} = i_2) \\
 &= \sum_{m_1 \in \mathbb{N}, m_2 \in \mathbb{N}} e^{-\alpha t_1} \frac{(\alpha t_1)^{m_1}}{m_1!} e^{-\alpha(t_2 - t_1)} \frac{(\alpha(t_2 - t_1))^{m_2}}{m_2!} v(i_0) Q^{m_1}(i_0, i_1) Q^{m_2}(i_1, i_2) \\
 &= v(i_0) \sum_{m_1 \in \mathbb{N}} e^{-\alpha t_1} \frac{(\alpha t_1)^{m_1}}{m_1!} Q^{m_1}(i_0, i_1) \sum_{m_2 \in \mathbb{N}} e^{-\alpha(t_2 - t_1)} \frac{(\alpha(t_2 - t_1))^{m_2}}{m_2!} Q^{m_2}(i_1, i_2) \\
 &= v(i_0) P_{t_1}(i_0, i_1) P_{t_2 - t_1}(i_1, i_2),
 \end{aligned}$$

in $P_t(i, j) = \sum_{n \in \mathbb{N}} e^{-\alpha t} \frac{(\alpha t)^n}{n!} Q^n(i, j)$

Ex2:

(2)

- a) La famille $(T_i, R_i)_{i \geq 1}$ est un PPP sur $\mathbb{R}_+ \times \mathbb{R}_+$ d'intensité $\mu(dt, dh) = \lambda dt v(h)$.

b) $X_t = \sum_{i \geq 1} \mathbb{1}_{\{T_i \leq t < T_{i+1}\}}$

- c) Si on note M la fit de comptage du PPP, on a

$$X_t = M(A_t), \text{ où } A_t = \{(b, r) \in \mathbb{R}_+^2 : b \leq t < b+r\}.$$

D'où $X_t \sim \mathcal{P}(\mu(A_t))$. De plus,

$$\begin{aligned} \mu(A_t) &= \lambda \int_0^\infty \int_0^\infty \mathbb{1}_{\{b \leq t < b+r\}} v(h) db = \lambda \int_0^\infty v(h) \int_{(t-h)\vee 0}^t ds \\ &= \lambda \int_0^\infty [t - (t-h)\vee 0] v(h) = \lambda \int_0^\infty (r \wedge t) v(h). \end{aligned}$$

- d) On a donc $E[X_t] = \lambda \int_0^\infty (r \wedge t) v(h) \xrightarrow{t \rightarrow \infty} \lambda \int_0^\infty r v(h)$ par CV monotone.

- e) On sait que $N_t \xrightarrow{t \rightarrow \infty} \infty$ p.s., et que $\frac{T_m}{N_t} \xrightarrow{t \rightarrow \infty} \frac{1}{2}$ p.s. par la LGN.

$$\text{Or } T_{N_t} \leq t \leq T_{N_t+1}, \text{ donc } \frac{T_{N_t}}{N_t} \leq \frac{t}{N_t} \leq \frac{T_{N_t+1}}{N_t} \times \frac{N_t+1}{N_t}$$

$$\downarrow \text{p.s.} \quad \downarrow \text{p.s.} \quad \downarrow \text{p.s.}$$

$$\frac{1}{2} \quad \frac{1}{2} \quad \frac{1}{2}$$

D'où $\frac{N_t}{t} \xrightarrow{t \rightarrow \infty} \frac{1}{2}$ quand $t \rightarrow \infty$.

- f) On a $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n R_i \xrightarrow{n \rightarrow \infty} E[R_i]$ p.s. par la LGN, donc

$$\frac{U_t}{t} = \frac{N_t}{t} \times \frac{1}{N_t} \sum_{i=1}^{N_t} R_i \xrightarrow{t \rightarrow \infty} \lambda E[R_i] \text{ qd } t \rightarrow \infty.$$

Ex 3 :

Déjà, T_j est un t.a., ce n'est pas évident que $T_j = \infty$ équivaut à l'arrêt des MVLs, et

$$\forall n \in \mathbb{N}^*, \{T_j = n\} = \{X_1 \neq j, \dots, X_{n-1} \neq j, X_n = j\} \subset \mathcal{F}_n \quad (\text{et } \{T_j = \infty\} = \emptyset).$$

$$\cdot P_i(X_n = j) = P_i(T_j \leq n, X_n = j)$$

$$= \sum_{k=1}^{\infty} P_i(T_j = k, X_n = j)$$

$$= \sum_{k=1}^{\infty} E_i \left[\mathbb{1}_{T_j = k} \underbrace{P_i(X_n = j | \mathcal{F}_k)} \right] \quad \text{car } T_j = k \in \mathcal{F}_k.$$

$$= P_i(\tilde{X}_{n-k} = j | \mathcal{F}_k) \quad \sim \quad \tilde{X}_k = X_{k+1}$$

$$= P_{X_k}(X_{n-k} = j) \quad \text{par MS.}$$

$$= \sum_{k=1}^{\infty} E_i \left[\mathbb{1}_{T_j = k} P_{X_k}(X_{n-k} = j) \right]$$

$$= \sum_{k=1}^{\infty} E_i \left[\mathbb{1}_{T_j = k} P_j(X_{n-k} = j) \right]$$

$$= \sum_{k=1}^{\infty} P_i[T_j = k] P^{n-k}(j, j)$$

Ex 4:

a) $(X_t)_{t \geq 0}$ est un PTS, car les lois de jeu sont exponentielles.

Si on connaît $(X_0)_{S \in \{0,1\}}$ et qu'on sait que $X_t = i$, alors le futur après t ne dépend que du fait que $X_t = i$:

- un client est en train d'arriver, et on sait depuis combien de temps on l'attend, mais comme les inter-arrivées sont $\mathcal{E}(\alpha)$, le temps résiduel d'attente est encore $\mathcal{E}(\alpha)$.
- $i \wedge n$ clients sont au service, et on sait depuis quand, mais comme les temps de service sont $\mathcal{E}(\mu)$, les temps résiduels de service sont encore $\mathcal{E}(\mu)$.

b) On suppose $X_0 = i$, on sait que $\lambda(i) = \frac{1}{\mathbb{E}_i[T_i]}$ et $Q(i,j) = P_i(X_{T_i} = j)$.

Suit S le temps d'arrivée du prochain client, on a $S \sim \mathcal{E}(\alpha)$.

Suit V_1, \dots, V_{n+i} les temps de service des (n+i) clients entraînés par faire venir, on a $V_1, \dots, V_{n+i} \sim \mathcal{E}(\mu)$ (ind).

Alors $T_i = S + V_1 + \dots + V_{n+i}$, et

$$X_{T_i} = \begin{cases} i+1 & \text{si } T_i = S \\ i-1 & \text{si } T_i = V_1 + \dots + V_{n+i} \end{cases}$$

Par le lemme des i+1 réverbs, on a donc

$$\lambda(i) = \alpha + (i+1)\mu \quad \text{et} \quad Q(i, i+1) = \frac{\alpha}{\lambda(i)},$$

$$Q(i, i-1) = \frac{(i+1)\mu}{\lambda(i)} \quad (= 0 \text{ si } i=0)$$

② Il est vrai si la CDT de trait^o Q l'est. (5)

Or $Q(i, i+1) > 0 \quad \forall i \in \mathbb{N}$, et $Q(i, i+1) > 0 \quad \forall i \in \mathbb{N}^*$.

Donc c'est OK.

③ Il est réciproque si la CDT de trait^o Q l'est.

Il suffit donc de prouver que la CDT de trait^o Q est vee > 0 , i.e. qu'elle admet une norme invariante. On cherche $\tilde{\pi}$ reversible, i.e. telle que

$$\forall i \in \mathbb{N}, \quad \tilde{\pi}_i \frac{\alpha}{\lambda(i)} = \tilde{\pi}_{i+1} \frac{[(i+1)\alpha]_\mu}{\lambda(i+1)},$$

$$\text{i.e. } \tilde{\pi}_{i+1} = \frac{\lambda(i+1)}{\lambda(i)} \frac{\alpha}{\mu[(i+1)\alpha]} \tilde{\pi}_i = \frac{\alpha + [(i+1)\alpha]_\mu}{\alpha + [i\alpha]_\mu} \frac{\alpha}{[i\alpha]_\mu} \tilde{\pi}_i.$$

~~Théorème~~

γ_i

$$\text{Avec } \tilde{\pi}_0 = a, \text{ on trouve } \tilde{\pi}_i = \left(\prod_{k=0}^{i-1} \frac{\alpha}{\alpha + [k\alpha]_\mu} \right) a \quad \forall i \geq 1$$

Donc on peut trouver a de sorte que $\tilde{\pi}$ soit ne proba

$$\text{et tel que } \sum_{i \geq 1} \prod_{k=0}^{i-1} \frac{\alpha}{\alpha + [k\alpha]_\mu} \gamma_k < \infty.$$

$$\text{Or } \forall i \geq \Delta + 1, \text{ on a } \prod_{k=0}^{i-1} \gamma_k = \underbrace{\left(\prod_{k=0}^{\Delta-1} \gamma_k \right)}_{\text{cte}} \times \left(\frac{\alpha}{\alpha + [\Delta\alpha]_\mu} \right)^{i-\Delta},$$

qui est bien sommable puisque $\alpha < \Delta\mu$ par hypothèse.

② Comme $(X_i)_{i \geq 0}$ est récurrent, il suffit de montrer qu'il existe une probabilité Π t.q. $\forall i \in \mathbb{N}$, $\Pi_i(\Delta h) = \sum_{j \in \mathbb{N}} \Pi_j \lambda(j) Q(h_j, i)$,

i.e. ici $\forall i \in \mathbb{N}$, $\Pi_i(\alpha) = \Pi_{i+1}([h_i]_\alpha) \mu$,

$$\text{i.e. } \Pi_{i+1} = \frac{\alpha}{[h_i]_\alpha} \mu$$

$$\text{avec } \Pi_0 = \alpha, \text{ autre } \Pi_i = \left(\prod_{k=0}^{i-1} \alpha_k \right) \alpha \quad \forall i \geq 1.$$

Donc on peut trouver un élément α tel que Π soit une probabilité et tel que $\sum_{i \geq 1} \left(\prod_{k=0}^{i-1} \alpha_k \right) < \infty$.

$$\text{or } \forall i \geq 1, \alpha \prod_{k=0}^{i-1} \alpha_k = \underbrace{\left(\prod_{k=0}^{i-1} \alpha_k \right)}_{\text{cte}} \left(\frac{\alpha}{\alpha_0} \right)^{i-1},$$

qui est sommable car $\alpha < \alpha_0$ par hypothèse.

(7)

$$\textcircled{8} \quad \forall j \geq 1, \quad P_t'(l_{ij}) = - [\alpha + [j \wedge \Delta] \mu] P_t(l_{ij}) \\ + \alpha P_t(l_{i,j-1}) + [(j \wedge \Delta) \wedge \mu] P_t(l_{ij+1}).$$

$$\text{et } P_t'(l_{i,0}) = - \alpha P_t(l_{i,0}) + \mu P_t(l_{i,1}).$$

$$\textcircled{9} \quad \text{si } \Delta = \infty, \quad \forall j \geq 1, \quad P_t'(l_{ij}) = - (\alpha + j\mu) P_t(l_{ij}) \\ + \alpha P_t(l_{i,j-1}) + (j\mu) \mu P_t(l_{ij+1}).$$

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt} E_i[X_t] &= \sum_{j \geq 1} j P_t'(l_{ij}) \\ &= - \sum_{j \geq 1} j (\alpha + j\mu) P_t(l_{ij}) + \alpha \sum_{j \geq 1} j P_t(l_{ij-1}) \\ &\quad + \mu \sum_{j \geq 1} j (j+1) P_t(l_{ij+1}) \\ &= - E_i[X_t(\alpha + \mu X_t)] + \alpha \sum_{l \geq 0} (l\mu) P_t(l, l) \\ &\quad + \mu \sum_{l \geq 0} (l-1) l P_t(l, l) \\ &= - E_i[X_t(\alpha + \mu X_t)] + \alpha E_i[X_t+1] + \mu E_i[(X_t-1) X_t] \\ &= \alpha - \mu E_i[X_t]. \end{aligned}$$

② On résout l'équa diff (avec $\theta_i(x_0)=i$),

(8)

$$\text{et trouve } \theta_i(x_t) = \frac{\alpha}{\mu} + (i - \frac{\alpha}{\mu}) e^{-\mu t}.$$

$$\text{Donc } \lim_{t \rightarrow \infty} \theta_i(x_t) = \frac{\alpha}{\mu}.$$

③ Par le th asympt, on a $\lim_{t \rightarrow \infty} \frac{1}{t} \int_0^t x_s ds = \sum_{i \in \mathbb{N}} i \pi_i$,
où π est la proba invariante du PTS.

On repart le calcul des ② qd $s = \infty$:

$$\pi_0 = a, \text{ et } \pi_{in} = \frac{\alpha}{(in)\mu} \pi_i \quad \forall i \geq 1.$$

On cherche $\pi_i = a \left(\frac{\alpha}{\mu}\right)^i \times \frac{1}{i!}$, puis $a = e^{-\alpha/\mu}$,
et $\pi_i = e^{-\alpha/\mu} \left(\frac{\alpha}{\mu}\right)^i \frac{1}{i!}$, c'est à dire $\mathcal{P}\left(\frac{\alpha}{\mu}\right)$.

$$\text{Donc } \sum_{i \geq 0} i \pi_i = \frac{\alpha}{\mu}.$$

(9)

ex 5 :

- Quant $X_t = (i_1, i_2)$, il y a i_1 individus Π et i_2 individus F , alors il y a $i_1 i_2$ paires d'individus Π et F possibles.
- $E = \mathbb{N} \times \mathbb{N}$.

$$\lambda(i_1, i_2) = \alpha_1 \mu_{\Pi} + \alpha_2 \mu_F + \alpha_{\Pi} + \alpha_F + i_1 i_2 \theta.$$

$$Q((i_1, i_2), (i_1, i_2)) = \frac{i_1 \mu_{\Pi}}{\lambda(i_1, i_2)} \quad (= 0 \text{ si } i_1 = 0)$$

$$Q((i_1, i_2), (i_1, i_2-1)) = \frac{i_2 \mu_F}{\lambda(i_1, i_2)} \quad (= 0 \text{ si } i_2 = 0)$$

$$Q((i_1, i_2), (i_1+1, i_2)) = \frac{\alpha_{\Pi} + i_1 i_2 \theta_p}{\lambda(i_1, i_2)}$$

$$Q((i_1, i_2), (i_1, i_2+1)) = \frac{\alpha_F + i_1 i_2 \theta(1-p)}{\lambda(i_1, i_2)}$$