

Module Files d'attente et trafic

L. Decreusefond

2011-2012

Loi exponentielle

$U \sim \varepsilon(\lambda)$, $V \sim \varepsilon(\mu)$, U et V indépendantes

- $\mathbf{P}(U \leq V) = \lambda/(\lambda + \mu)$;
- $U \wedge V \sim \varepsilon(\lambda + \mu)$.
- Soit $G \sim \text{Geom}(\rho)$ et $(X_n, n \geq 1)$ des variables aléatoires indépendantes. Pour tout n , $X_n \sim \varepsilon(\lambda)$. Soit $Z = \sum_{j=1}^G X_j$. La loi de Z est une loi exponentielle de paramètre $\lambda\rho$.
- $\mathbf{P}(U \geq t + s | U > t) = \mathbf{P}(U > s)$

Loi exponentielle

$U \sim \varepsilon(\lambda)$, $V \sim \varepsilon(\mu)$, U et V indépendantes

- $\mathbf{P}(U \leq V) = \lambda/(\lambda + \mu)$;
- $U \wedge V \sim \varepsilon(\lambda + \mu)$.
- Soit $G \sim \text{Geom}(\rho)$ et $(X_n, n \geq 1)$ des variables aléatoires indépendantes. Pour tout n , $X_n \sim \varepsilon(\lambda)$. Soit $Z = \sum_{j=1}^G X_j$. La loi de Z est une loi exponentielle de paramètre $\lambda\rho$.
- $\mathbf{P}(U \geq t + s | U > t) = \mathbf{P}(U > s)$

Loi exponentielle

$U \sim \varepsilon(\lambda)$, $V \sim \varepsilon(\mu)$, U et V indépendantes

- $\mathbf{P}(U \leq V) = \lambda/(\lambda + \mu)$;
- $U \wedge V \sim \varepsilon(\lambda + \mu)$.
- Soit $G \sim \text{Geom}(\rho)$ et $(X_n, n \geq 1)$ des variables aléatoires indépendantes. Pour tout n , $X_n \sim \varepsilon(\lambda)$. Soit $Z = \sum_{j=1}^G X_j$. La loi de Z est une loi exponentielle de paramètre $\lambda\rho$.
- $\mathbf{P}(U \geq t + s | U > t) = \mathbf{P}(U > s)$

Loi exponentielle

$U \sim \varepsilon(\lambda)$, $V \sim \varepsilon(\mu)$, U et V indépendantes

- $\mathbf{P}(U \leq V) = \lambda/(\lambda + \mu)$;
- $U \wedge V \sim \varepsilon(\lambda + \mu)$.
- Soit $G \sim \text{Geom}(\rho)$ et $(X_n, n \geq 1)$ des variables aléatoires indépendantes. Pour tout n , $X_n \sim \varepsilon(\lambda)$. Soit $Z = \sum_{j=1}^G X_j$. La loi de Z est une loi exponentielle de paramètre $\lambda\rho$.
- $\mathbf{P}(U \geq t + s | U > t) = \mathbf{P}(U > s)$

Loi exponentielle

M/M/1

$U \sim \varepsilon(\lambda)$, $V \sim \varepsilon(\mu)$, U et V indépendantes

- $\mathbf{P}(U \leq V) = \lambda/(\lambda + \mu)$;
- $U \wedge V \sim \varepsilon(\lambda + \mu)$.
- Soit $G \sim \text{Geom}(\rho)$ et $(X_n, n \geq 1)$ des variables aléatoires indépendantes. Pour tout n , $X_n \sim \varepsilon(\lambda)$. Soit $Z = \sum_{j=1}^G X_j$. La loi de Z est une loi exponentielle de paramètre $\lambda\rho$.
- $\mathbf{P}(U \geq t + s | U > t) = \mathbf{P}(U > s)$

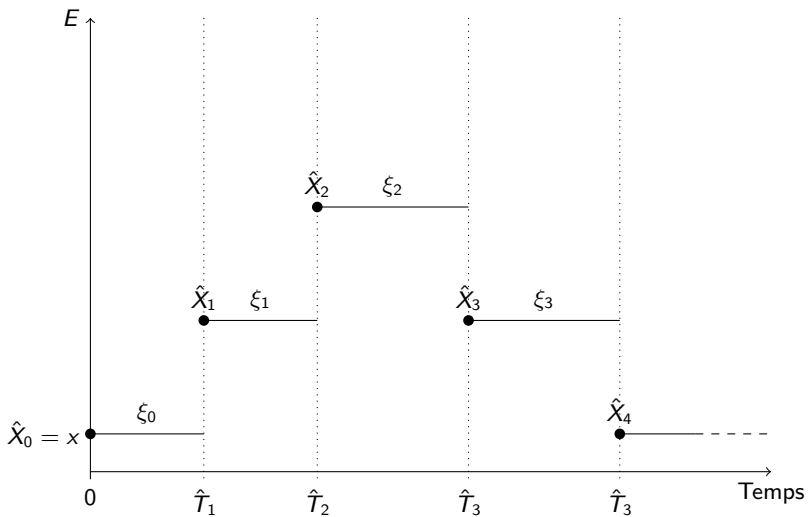
Construction trajectorielle de processus de Markov

- E espace d'états au plus dénombrable
- ν probabilité sur E
- $(q(x, y), x \in E, y \in E \setminus \{x\})$ matrice de transition
- $q(x, x) \geq 0$

- $X(0)$ est une v.a. de loi ν ;
- si $X(0) = x$, $\xi_1 = T_1 \sim \varepsilon(q(x, x))$ indépendante de $X(0)$;
- $X(t) = x$ pour $t < T_1$
- \hat{X}_1 v.a. indépendante de $(X(0), T_1)$ telle que :

$$\mathbf{P}(\hat{X}_1 = y) = q(x, y);$$

- soit x_1 la valeur de \hat{X}_1
- $\xi_2 \sim \varepsilon(q(x_1, x_1))$ indépendante de $(X(0), \xi_1, \hat{X}_1)$.
- $X(t) = \hat{X}_1$ pour $T_1 \leq t < T_2$;



Chaîne incluse

- la suite $(\hat{X}_n, n \geq 0)$ est une chaîne de Markov de matrice de transition \hat{Q} définie par :

$$\hat{Q}(x, y) = \begin{cases} q(x, y) & \text{si } x \neq y \\ 0 & \text{si } x = y. \end{cases}$$

- Cette chaîne de Markov s'appelle la chaîne incluse.
- Remarque : il ne peut pas y avoir de transition d'un état vers lui-même puisque l'on observe les positions de X seulement lors de ses changements d'état.

File M/M/1

- Arrivées = P.P.(λ)
- Temps de service = $\varepsilon(\mu)$
- 1 serveur, buffer de taille infinie
- $X(t)$ = nombre de clients dans le système à l'instant t

Dynamique de la file

- Si $X(0) = 0$, prochain événement = arrivée
- $q(0, 1) = 1$
- Temps d'interarrivée = $\varepsilon(\lambda)$
- $q(0, 0) = \lambda$

- Si $X(0) = n > 0$
- Prochain événement = arrivée ou départ
- Prochaine arrivée a lieu dans un temps $\sim \varepsilon(\lambda) = \xi_A$
- Prochain départ a lieu dans un temps $\sim \varepsilon(\mu) = \xi_D$
- Prochain événement à $\min(\xi_A, \xi_D) \sim \varepsilon(\lambda + \mu)$
- $q(n, n) = \lambda + \mu$
- D'après les propriétés de la loi exponentielle expo

$$q(n, n + 1) = \mathbf{P}(\xi_A < \xi_D) = \frac{\lambda}{\lambda + \mu}$$

- De même,

$$q(n, n - 1) = \mathbf{P}(\xi_A > \xi_D) = \frac{\mu}{\lambda + \mu}$$

- Si $X(0) = n > 0$
- Prochain événement = arrivée ou départ
- Prochaine arrivée a lieu dans un temps $\sim \varepsilon(\lambda) = \xi_A$
- Prochain départ a lieu dans un temps $\sim \varepsilon(\mu) = \xi_D$
- Prochain événement à $\min(\xi_A, \xi_D) \sim \varepsilon(\lambda + \mu)$
- $q(n, n) = \lambda + \mu$
- D'après les propriétés de la loi exponentielle expo

$$q(n, n + 1) = \mathbf{P}(\xi_A < \xi_D) = \frac{\lambda}{\lambda + \mu}$$

- De même,

$$q(n, n - 1) = \mathbf{P}(\xi_A > \xi_D) = \frac{\mu}{\lambda + \mu}$$

- Si $X(0) = n > 0$
- Prochain événement = arrivée ou départ
- Prochaine arrivée a lieu dans un temps $\sim \varepsilon(\lambda) = \xi_A$
- Prochain départ a lieu dans un temps $\sim \varepsilon(\mu) = \xi_D$
- Prochain événement à $\min(\xi_A, \xi_D) \sim \varepsilon(\lambda + \mu)$
- $q(n, n) = \lambda + \mu$
- D'après les propriétés de la loi exponentielle expo

$$q(n, n + 1) = \mathbf{P}(\xi_A < \xi_D) = \frac{\lambda}{\lambda + \mu}$$

- De même,

$$q(n, n - 1) = \mathbf{P}(\xi_A > \xi_D) = \frac{\mu}{\lambda + \mu}$$

- Si $X(0) = n > 0$
- Prochain événement = arrivée ou départ
- Prochaine arrivée a lieu dans un temps $\sim \varepsilon(\lambda) = \xi_A$
- Prochain départ a lieu dans un temps $\sim \varepsilon(\mu) = \xi_D$
- Prochain événement à $\min(\xi_A, \xi_D) \sim \varepsilon(\lambda + \mu)$
- $q(n, n) = \lambda + \mu$
- D'après les propriétés de la loi exponentielle expo

$$q(n, n + 1) = \mathbf{P}(\xi_A < \xi_D) = \frac{\lambda}{\lambda + \mu}$$

- De même,

$$q(n, n - 1) = \mathbf{P}(\xi_A > \xi_D) = \frac{\mu}{\lambda + \mu}$$

- Si $X(0) = n > 0$
- Prochain événement = arrivée ou départ
- Prochaine arrivée a lieu dans un temps $\sim \varepsilon(\lambda) = \xi_A$
- Prochain départ a lieu dans un temps $\sim \varepsilon(\mu) = \xi_D$
- Prochain événement à $\min(\xi_A, \xi_D) \sim \varepsilon(\lambda + \mu)$
- $q(n, n) = \lambda + \mu$
- D'après les propriétés de la loi exponentielle expo

$$q(n, n + 1) = \mathbf{P}(\xi_A < \xi_D) = \frac{\lambda}{\lambda + \mu}$$

- De même,

$$q(n, n - 1) = \mathbf{P}(\xi_A > \xi_D) = \frac{\mu}{\lambda + \mu}$$

- Si $X(0) = n > 0$
- Prochain événement = arrivée ou départ
- Prochaine arrivée a lieu dans un temps $\sim \varepsilon(\lambda) = \xi_A$
- Prochain départ a lieu dans un temps $\sim \varepsilon(\mu) = \xi_D$
- Prochain événement à $\min(\xi_A, \xi_D) \sim \varepsilon(\lambda + \mu)$
- $q(n, n) = \lambda + \mu$
- D'après les propriétés de la loi exponentielle expo

$$q(n, n + 1) = \mathbf{P}(\xi_A < \xi_D) = \frac{\lambda}{\lambda + \mu}$$

- De même,

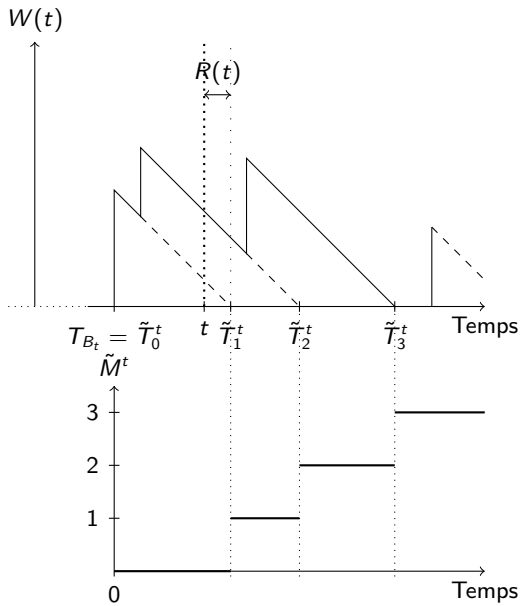
$$q(n, n - 1) = \mathbf{P}(\xi_A > \xi_D) = \frac{\mu}{\lambda + \mu}$$

- Si $X(0) = n > 0$
- Prochain événement = arrivée ou départ
- Prochaine arrivée a lieu dans un temps $\sim \varepsilon(\lambda) = \xi_A$
- Prochain départ a lieu dans un temps $\sim \varepsilon(\mu) = \xi_D$
- Prochain événement à $\min(\xi_A, \xi_D) \sim \varepsilon(\lambda + \mu)$
- $q(n, n) = \lambda + \mu$
- D'après les propriétés de la loi exponentielle expo

$$q(n, n + 1) = \mathbf{P}(\xi_A < \xi_D) = \frac{\lambda}{\lambda + \mu}$$

- De même,

$$q(n, n - 1) = \mathbf{P}(\xi_A > \xi_D) = \frac{\mu}{\lambda + \mu}$$



Conditionnellement à $\{X(t) > 0\}$, $R(t) \sim \varepsilon(\mu)$

Conditionnellement à $\{X(t) > 0\}$, $R(t) \sim \varepsilon(\mu)$

Conséquence

Les valeurs de $q(n, n + 1)$ et $q(n, n - 1)$ restent valables pour tous les sauts.

Exercice

- Calculer Q pour la file M/M/S
- Calculer Q pour la file M/M/S/S

Théorème

- Un processus (ν, Q) satisfait la propriété de Markov :

$$\begin{aligned}\mathbf{E}[f(X(t+s)) | X(u), u \leq t] &= \mathbf{E}[f(X(s+t)) | X(t) = x] \\ &= \mathbf{E}[f(X(s)) | X(0) = x]\end{aligned}$$

- T est un tda ssi $(T \leq t) \in \sigma\{X(u) \mid u \leq t\}$
- Markov fort

$$\mathbf{E}[F \circ \Theta_T | \mathcal{F}_T] = \mathbf{E}[F | X(0) = X(T)]$$

Equation de Chapman-Kolmogorov

- Semi-groupe : $f : E \rightarrow \mathbf{R}$

$$P_t f(x) = \mathbf{E}[f(X(t) | X(0) = x)]$$

- Equation de Chapman-Kolmogorov

$$\frac{d}{dt} P_t f(x) = A_Q P_t f(x) = P_t A_Q f(x)$$

où

$$A_Q f(x) = q(x, x) \sum_{y \neq x} (f(y) - f(x)) q(x, y).$$

- On pose

$$A(x, y) = (A_Q \mathbf{1}_y)(x) = \begin{cases} -q(x, x) & \text{si } x = y, \\ q(x, y)q(x, x) & \text{si } x \neq y. \end{cases}$$

- En termes matriciels, $P_t = e^{tA_Q}$

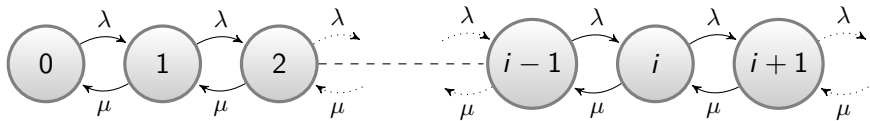
File M/M/1

$$\begin{cases} A(i, i+1) &= \lambda, \\ A(i, i) &= -(\lambda + \mu \mathbf{1}_{[1, +\infty[}(i)), \\ A(i, i-1) &= \mu \text{ si } i > 0. \end{cases}$$

File M/M/1

$$\begin{cases} A(i, i+1) = \lambda, \\ A(i, i) = -(\lambda + \mu \mathbf{1}_{[1, +\infty[}(i)), \\ A(i, i-1) = \mu \text{ si } i > 0. \end{cases}$$

$$A = \begin{pmatrix} -\lambda & \lambda & & & \\ \mu & -(\lambda + \mu) & \lambda & (0) & \\ & & \ddots & & \\ & (0) & \mu & -(\lambda + \mu) & \lambda \\ & & & & \ddots \end{pmatrix}$$



Exercice

- Ecrire le générateur infinitésimal du modèle d'Engset
- Ecrire le générateur infinitésimal de la file $M/M/S/S+K$

Théorème

X un processus de Markov régulier de paramètres (ν, Q) . \hat{X} la chaîne incluse. Les propriétés suivantes sont équivalentes :

- \hat{X} est irréductible ;
- pour tout $x, y \in E$, il existe $t > 0$ tel que $p_t(x, y) > 0$;
- pour tout $x, y \in E$, pour tout $t > 0$, $p_t(x, y) > 0$.

Probabilité invariante

Théorème

Une mesure μ est invariante si et seulement si elle satisfait les équations :

$$\int Af \, d\mu = 0, \text{ pour tout } f \in I^\infty(E). \quad (13)$$

En notation matricielle, cela revient à : $\mu A = 0$, où μ est le vecteur ligne $(\mu(x), x \in E)$.

Théorème

X un processus de Markov régulier irréductible récurrent. Il existe une unique mesure invariante à un facteur multiplicatif près. Cette mesure est proportionnelle à l'une des trois mesures suivantes :

(i) pour tout $y \in E$:

$$\mu(y) = \mathbf{E}_x \left[\int_0^{\tau_x^1} \mathbf{1}_{\{X(s)=y\}} \, ds \right], \quad (14)$$

où $x \in E$ est quelconque mais fixé ;

- (ii) pour tout $y \in E$, $\mu(y) = \hat{\mu}(y)/q(y, y)$ où $\hat{\mu}$ est une mesure invariante de la chaîne incluse \hat{X} ;
- (iii) μ , solution de l'équation matricielle $\mu A = 0$.

Théorème ergodique

Soit X un processus de Markov régulier irréductible récurrent. On note π l'unique probabilité invariante. Pour tout $f \in L^1(\pi)$, on a :

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \frac{1}{t} \int_0^t f(X(s)) \, ds = \sum_{x \in E} f(x) \pi(x).$$

Comportement asymptotique

Soit X un processus de Markov régulier irréductible. Si X est transient alors :

$$p_t(x, x) \xrightarrow[t \rightarrow \infty]{} 0, \text{ pour tout } x \in E.$$

Si X est récurrent de probabilité invariante π :

$$p_t(x, y) \xrightarrow[t \rightarrow \infty]{} \pi(y) \text{ et } \mathbf{E}_x [\tau_x^1] = \frac{1}{\pi(x)},$$

pour tout $x \in E$.

- Calculer la loi stationnaire de la file $M/M/1$
- Calculer la loi stationnaire de la file $M/M/S/S$