Module Files d'attente et trafic

SPEIT

2017

•
$$P(U \le V) = \lambda/(\lambda + \mu)$$
;

- $P(U \le V) = \lambda/(\lambda + \mu)$;
- $U \wedge V \sim \varepsilon(\lambda + \mu)$.

- $P(U \le V) = \lambda/(\lambda + \mu)$;
- $U \wedge V \sim \varepsilon(\lambda + \mu)$.
- Soit $G \sim Geom(\rho)$ 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 $\lambda \rho$.

M/M/1

- $P(U \le V) = \lambda/(\lambda + \mu)$;
- $U \wedge V \sim \varepsilon(\lambda + \mu)$.
- Soit $G \sim Geom(\rho)$ et $(X_n, n \ge 1)$ 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 $\lambda \rho$.
- $P(U \ge t + s | U > t) = P(U > s)$

• *E* espace d'états au plus dénombrable

- E espace d'états au plus dénombrable
- ν probabilité sur E

- 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

- 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
- $q(x, x) \ge 0$

• X(0) est une v.a. de loi ν ;

- 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(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);
- $X(t) = x \text{ pour } t < T_1$

- 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 :

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

- 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

- 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 :

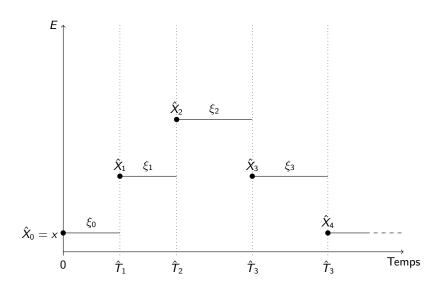
$$\mathbf{P}(\hat{X}_1=y)=q(x,\,y);$$

- 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(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 $T_1 \le t < T_2$;



Chaîne incluse

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

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

Chaîne incluse

• la suite $(\hat{X}_n, , n \ge 0)$ 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.

Chaîne incluse

• la suite $(\hat{X}_n, , n \ge 0)$ 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.

• Arrivées = $P.P.(\lambda)$

- Arrivées = $P.P.(\lambda)$
- Temps de service = $\varepsilon(\mu)$

- Arrivées = $P.P.(\lambda)$
- Temps de service = $\varepsilon(\mu)$
- 1 serveur, buffer de taille infinie

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

• Si X(0) = 0, prochain événement = arrivée

- Si X(0) = 0, prochain événement = arrivée
- q(0, 1) = 1

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

- 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

- Si X(0) = n > 0
- Prochain événement = arrivée ou départ

- Si X(0) = n > 0
- Prochain événement = arrivée ou départ
- Prochaine arrivée a lieu dans un temps $\sim \varepsilon(\lambda) = \xi_A$

- 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 $\sim \varepsilon(\mu) = \xi_D$

- 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 $\min(\xi_A, \xi_D) \sim \varepsilon(\lambda + \mu)$

- Si X(0) = n > 0
- Prochain événement = arrivée ou départ
- Prochaine arrivée a lieu dans un temps $\sim \varepsilon(\lambda) = \xi_{\mathcal{A}}$
- Prochain départ a lieu dans un temps $\sim \varepsilon(\mu) = \xi_D$
- Prochain événement à min $(\xi_A, \xi_D) \sim \varepsilon(\lambda + \mu)$
- $q(n,n) = \lambda + \mu$

- 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 $\sim arepsilon(\mu) = \xi_D$
- 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

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

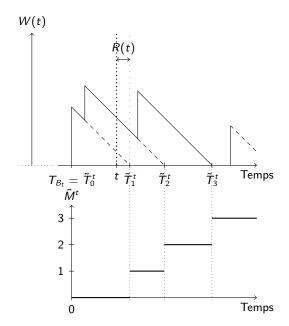
- Si X(0) = n > 0
- Prochain événement = arrivée ou départ
- Prochaine arrivée a lieu dans un temps $\sim \varepsilon(\lambda) = \xi_A$
- Prochain départ a lieu dans un temps $\sim arepsilon(\mu) = \xi_D$
- Prochain événement à min $(\xi_A, \xi_D) \sim \varepsilon(\lambda + \mu)$
- $q(n,n) = \lambda + \mu$
- 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

Exercice

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



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

$$\mathbf{E}[f(X(t+s)) | X(u), u \le t] = \mathbf{E}[f(X(s+t)) | X(t) = x]$$

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

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

$$\mathbf{E}[f(X(t+s)) | X(u), u \le t] = \mathbf{E}[f(X(s+t)) | X(t) = x]$$

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

• T est un tda ssi $(T \le t) \in \sigma\{X(u) | u \le t\}$

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

$$\mathbf{E}[f(X(t+s)) | X(u), u \le t] = \mathbf{E}[f(X(s+t)) | X(t) = x]$$

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

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

$$\mathbf{E}\left[F\circ\Theta_{T}\,|\,\mathcal{F}_{T}\right]=\mathbf{E}\left[F\,|\,X(0)=X(T)\right]$$



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

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

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

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

Equation de Chapman-Kolmogorov

$$\frac{d}{dt}P_tf(x) = A_QP_tf(x) = P_tA_Qf(x)$$

οù

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

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

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

Equation de Chapman-Kolmogorov

$$\frac{d}{dt}P_tf(x) = A_QP_tf(x) = P_tA_Qf(x)$$

οù

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

On pose

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

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

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

Equation de Chapman-Kolmogorov

$$\frac{d}{dt}P_tf(x) = A_QP_tf(x) = P_tA_Qf(x)$$

οù

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

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, $P_t = e^{tA_Q}$



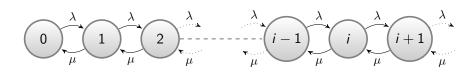
File M/M/1

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

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

Exercice

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

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

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

X̂ est irréductible;

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

- X̂ est irréductible;
- pour tout $x, y \in E$, il existe t > 0 tel que $p_t(x, y) > 0$;

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

- X̂ 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 :

$$\int Af \, \mathrm{d}\, \mu = 0, \text{ pour tout } f \in I^{\infty}(E). \tag{15}$$

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

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 :

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 $y \in E$:

$$\mu(y) = \mathbf{E}_{x} \left[\int_{0}^{\tau_{x}^{1}} \mathbf{1}_{\{X(s)=y\}} \, \mathrm{d} \, s \right],$$
 (16)

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

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 $y \in E$:

$$\mu(y) = \mathbf{E}_X \left[\int_0^{\tau_X^1} \mathbf{1}_{\{X(s) = y\}} \, \mathrm{d} \, s \right], \tag{16}$$

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} ;

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 $y \in E$:

$$\mu(y) = \mathbf{E}_X \left[\int_0^{\tau_X^1} \mathbf{1}_{\{X(s) = y\}} \, \mathrm{d} \, s \right], \tag{16}$$

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 :

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

Comportement asymptotique

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

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

Si X est récurrent de probabilité invariante π :

$$p_t(x, y) \underset{t \to \infty}{\longrightarrow} \pi(y) \text{ et } \mathbf{E}_x \left[\tau_x^1 \right] = \frac{1}{\pi(x)},$$

pour tout $x \in E$.

Calculer la loi stationnaire de la file M/M/1

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