

Sur la loi du  $\chi^2$  dans certains processus de Markov

par

BUI TRONG LIEU et D. A. CARTON (Paris)

Le but de ce papier est de démontrer — pour des processus de Markov discrets et permanents à un nombre fini ou infini d'états — la convergence vers la loi de Laplace-Gauss de certaines variables aléatoires. On en déduit des expressions qui suivent asymptotiquement la loi du  $\chi^2$ . Les démonstrations utilisent des résultats obtenus dans [5], ce qui permet de considérer cette étude — dans une certaine mesure — comme un prolongement de quelques problèmes étudiés dans [5]. L'application pratique au test de l'hypothèse de stationnarité est envisagée et discutée.

**1. Notations et terminologie.** Soit  $(\Omega, \mathcal{A}, Pr)$  un espace de probabilité. Dans ce qui suit,  $N$  désignera l'ensemble des entiers  $\geq 0$ . Soit  $\{X_t, t \in N\}$  une fonction aléatoire Markovienne strictement stationnaire (cas discret, d'après la terminologie de [4]) définie sur  $(\Omega, \mathcal{A}, Pr)$  et à valeurs dans l'espace des états  $(\mathcal{X}, \mathcal{B})$ . Nous envisagerons plus loin le cas permanent où  $t \in R_+$ ,  $R_+$  désignant l'ensemble des nombres réels  $\geq 0$ . Nous noterons par  $\Pi$  et  $P_t$  respectivement les probabilités a priori et de transition stationnaires. De même, nous noterons par  $\langle f, g \rangle = Efg$  et  $\|f\| = \sqrt{E|f|^2}$  respectivement le produit scalaire et la norme de  $L_2(\Omega, \mathcal{A}, Pr)$ , lorsque  $f$  et  $g$  sont des variables aléatoires à valeurs complexes. Dans tout ce qui suit, nous supposerons que la condition de Doeblin est vérifiée, et qu'il existe une seule classe ergodique sans sous-classe cyclique.

Soit maintenant  $\omega \in \Omega$ . Considérons la restriction de la trajectoire  $t \rightarrow X_t(\omega)$  à l'intervalle fermé  $[0, n]$ , restriction que nous noterons  $\{X_t(\omega)\}_{t \in [0, n]}$ . Comme dans [5], nous désignerons par  $N_n(A \times B, \omega)$  le nombre de fois que  $X_t(\omega) \in A$  et  $X_{t+1}(\omega) \in B$ ,  $\forall A$  et  $B \in \mathcal{B}$ . Rappelons à ce propos que, quand  $n \rightarrow +\infty$ ,

$$\frac{1}{n} N_n(A \times B) \rightarrow \int_A \Pi(dx) P(x, B),$$

**2. Première expression du  $\chi^2$  pour des processus discrets.** Pour  $\omega \in \Omega$ ,  $N_n(\cdot; \omega)$  est une mesure à valeurs entières sur l'espace mesurable  $(\mathcal{X}^2, \mathcal{B}^2)$ . Soit  $\{A_i\}_{i \in E}$ , une partition finie et mesurable de  $(\mathcal{X}, \mathcal{B})$ , où  $E = \{1, 2, \dots, r\}$ . Nous supposons cette partition telle qu'aucune des expressions  $\int_{A_i} \Pi(d\omega)P(x, A_j)$  ne soit ni nulle ni négligeable par rapport aux autres.

Soit  $\varphi$ , l'application de  $E \times E$  sur  $E^* = \{1, 2, \dots, r^2\}$  définie par  $\varphi(i, j) = r(i-1) + j$ . En fait, il s'agit simplement d'une convention sur la façon d'ordonner totalement les éléments de  $E \times E$ .

PROPOSITION 1. Soit  $Y$  le vecteur colonne, dont les éléments

$$\frac{1}{\sqrt{n}} \left[ N_n(A_i \times A_j) - \int_{A_i \times \mathcal{X}} P(x, A_j) dN_n(x, y) \right], \quad i, j \in E,$$

sont ordonnés par l'application  $\varphi$ .  $Y$  suit asymptotiquement une loi de Laplace-Gauss de moyenne 0 et de matrice de covariances  $V$ , où  $V$  est une matrice carrée, symétrique, bloc diagonale, de rang  $r(r-1)$ , et dont l'élément  $v(ij, kl)$  occupant la  $[r(i-1) + j]$ -ème ligne et la  $[r(k-1) + l]$ -ème colonne vaut

$$v(ij, kl) = \int_{A_i \cap A_k} \Pi(d\omega) [P(x, A_j \cap A_l) - P(x, A_j)P(x, A_l)].$$

Dans le cas particulier où  $\mathcal{X}$  est fini,

$$v(ij, kl) = \delta_{ik} \Pi_i p_{ij} (\delta_{jl} - p_{il}).$$

Démonstration. En effet, constatons d'abord que

$$E \int_{A_i \times \mathcal{X}} P(x, A_j) dN_n(x, y) = n \int_{A_i} \Pi(d\omega) P(x, A_j),$$

d'où  $EY = 0$ .

Le calcul de  $v(ij, kl)$  est long. Mais son expression a été donnée dans [5]. Puisque  $v(ij, kl) = 0$  pour  $i \neq k$ , la matrice  $V$  est bloc diagonale. Il nous reste à démontrer la convergence de la loi de  $Y$  vers la loi de Laplace-Gauss, quand  $n \rightarrow +\infty$ . Pour cela, considérons les applications  $f_{ij}$  de  $(\mathcal{X}^2, \mathcal{B}^2)$  dans  $R$ ,

$$f_{ij} : (x, y) \rightarrow I_{A_i \times A_j}(x, y) - P(x, A_j) \cdot I_{A_i \times \mathcal{X}}(x, y), \quad \forall i, j \in E,$$

où  $I_{A \times B}$  désigne l'indicateur de l'ensemble  $A \times B$ . Alors

$$N_n(A_i \times A_j) - \int_{A_i \times \mathcal{X}} P(x, A_j) dN_n(x, y) = \sum_{i=0}^n f_{ij} \circ X_t,$$

d'où  $\forall (t_{11}, \dots, t_{ij}, \dots, t_{rr}) \in R^{r^2}$ , d'après le théorème central limite 7.5, p. 228, de [6],

$$\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=0}^n \sum_{i,j \in \mathcal{X}} t_{ij} \cdot f_{ij} \circ \hat{X}_t \xrightarrow{d} \mathcal{N} \left[ 0, \sum_{i,j,k,l \in \mathcal{X}} t_{ij} t_{kl} v(ij, kl) \right],$$

ce qui achève la démonstration.

Désignons maintenant par  $\varphi_a$  l'application de  $E \times (E - \{r\})$  sur  $E_a^* = \{1, 2, \dots, r(r-1)\}$ . Soit  $Y_a$  le vecteur colonne dont les éléments

$$(I) \quad \frac{1}{\sqrt{n}} \left[ N_n(A_i \times A_j) - \int_{A_i \times \mathcal{X}} P(x, A_j) dN_n(x, y) \right], \quad (i, j) \in E \times (E - \{r\}),$$

sont ordonnés par  $\varphi_a$ . Dans le cas particulier où  $\mathcal{X} = \{1, 2, \dots, r\}$ , alors  $Y_a$  a pour éléments

$$\frac{1}{\sqrt{n}} [N_n(ij) - p_{ij} N_n(i\mathcal{X})].$$

PROPOSITION 2.  $\exists$  une matrice carrée  $M$ , symétrique, bloc diagonale, d'ordre  $r(r-1)$ , telle que  $Y_a' \cdot M \cdot Y_a$  suit asymptotiquement une loi du  $\chi^2$  à  $r(r-1)$  degrés de liberté,  $Y_a$  désignant ici le transposé de  $Y_a$ .

En particulier, lorsque  $\mathcal{X} = \{1, 2, \dots, r\}$ , et si les probabilités de transition sont toutes  $\neq 0$ ,  $M$  est de la forme

$$M = \begin{bmatrix} \boxed{M_{11}} & \dots & 0 & \dots & 0 \\ & \ddots & & & \vdots \\ & & \boxed{M_{mm}} & & \vdots \\ & & & & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & \dots & \boxed{M_{rr}} \end{bmatrix}$$

où

$$M_{mm} = \frac{1}{\prod_m p_{mr}} \begin{bmatrix} \frac{p_{mr} + p_{m1}}{p_{m1}} & 1 & \dots & \dots & 1 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 1 & \dots & \frac{p_{mr} + p_{mj}}{p_{mj}} & \dots & 1 \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 1 & \dots & \dots & \dots & \frac{p_{mr} + p_{m(r-1)}}{p_{m(r-1)}} \end{bmatrix}$$

et le  $\chi^2$  s'écrira alors

$$(II) \quad \sum_{i,j \in \mathcal{X}} \frac{[N_n(ij) - N_n(i\mathcal{X})p_{ij}]^2}{n\Pi_i p_{ij}}$$

Démonstration. La matrice  $V$  est singulière, car  $\forall (i, j) \in E \times E$ ,

$$\sum_{k,l \in E} v(ij, kl) = \int_{A_i \cap \mathcal{X}} \Pi(dx) [P(x, A_j \cap \mathcal{X}) - P(x, A_j)P(x, \mathcal{X})] = 0.$$

D'où l'idée de supprimer  $r$  termes de  $Y$ . Notons par  $V_a$  la matrice des covariances de  $Y_a$ . Elle n'est pas singulière. La matrice  $M$  n'est autre que  $V_a^{-1}$ . Le calcul de  $M$  est compliqué lorsque  $(\mathcal{X}, \mathcal{B})$  est quelconque. Par contre, dans le cas où  $\mathcal{X}$  n'a qu'un nombre fini d'états, le calcul se simplifie beaucoup. Ecrivons

$$V_a = \begin{bmatrix} \boxed{V_{11}} & 0 & \dots & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & \boxed{V_{mm}} & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & \dots & 0 & \dots & \boxed{V_{rr}} \end{bmatrix},$$

où

$$V_{mm} = \begin{bmatrix} \Pi_m p_{m1}(1-p_{m1}) \dots - \Pi_m p_{m1} p_{mj} \dots - \Pi_m p_{m1} p_{ml} \dots - \Pi_m p_{m1} p_{m(r-1)} \\ - \Pi_m p_{m2} p_{m1} \\ \dots \\ - \Pi_m p_{mj} p_{m1} \dots \dots \Pi_m p_{mj}(1-p_{mj}) \dots \dots - \Pi_m p_{mj} p_{m(r-1)} \\ \dots \\ - \Pi_m p_{m(r-1)} p_{m1} \dots \dots \dots \Pi_m p_{m(r-1)}(1-p_{m(r-1)}) \end{bmatrix}$$

Un calcul facile montre alors que

$$\text{Dét } V_{mm} = (\Pi_m)^{r-1} \prod_{l \in \mathcal{X}} p_{ml}.$$

Après calculs, la matrice Adj.  $V_{mm}$  a pour éléments diagonaux

$$a_{11}(m) = (\Pi_m)^{r-2} \cdot \prod_{l \in \mathcal{X} - \{1,r\}} p_{ml} \cdot (p_{mr} + p_{m1}), \dots,$$

$$a_{ij}(m) = (\Pi_m)^{r-2} \cdot \prod_{l \in \mathcal{X} - \{j,r\}} p_{ml} \cdot (p_{mr} + p_{mj}),$$

tandis que

$$a_{jl}(m) = (\Pi_m)^{r-2} \cdot \prod_{l \in \mathcal{X} - \{r\}} p_{ml} \quad (j \neq l),$$

d'où l'énoncé de la proposition.

Remarques. A) Pour  $m$  donné, s'il existe un  $j$  tel que  $p_{mj} = 0$ , la matrice  $V_{mm}$  est d'ordre  $(r-1)$ , et de rang  $(r-2)$  et la matrice  $M_{mm}$  a une expression de même forme pour son terme général mais elle est d'ordre  $(r-2)$ . Plus généralement dans l'expression du  $\chi^2$  la sommation doit être étendue aux indices  $i, j$  pour lesquels  $p_{ij} \neq 0$  et le nombre de degrés de liberté est  $r(r-1) - k$  où  $k$  est le nombre de  $p_{ij} = 0$ .

B) L'expression (II) est asymptotiquement équivalente à l'expression

$$\sum_{i,j \in \mathcal{X}} \frac{[N_n(ij) - N_n(i\mathcal{X})p_{ij}]^2}{N_n(i\mathcal{X})p_{ij}}$$

donnée dans [3] (voir aussi [5]) car  $EN_n(i\mathcal{X})p_{ij} = n\Pi_i p_{ij}$ . La démonstration de la proposition 2 en fournit donc en même temps une concernant la tendance de cette dernière expression vers la loi du  $\chi^2$ .

**3. Deuxième expression du  $\chi^2$  pour des processus discrets.** Nous allons proposer maintenant une autre expression du  $\chi^2$ . La raison de son choix sera expliquée plus loin. Considérons toujours une partition fine et mesurable de  $(\mathcal{X}, \mathcal{B})$ , soit  $\{A_i\}_{i \in E}$ .

Posons

$$(III) \quad u(ij, kl) = \int_{A_i \cap A_k} \Pi(dx) P(x, A_j \cap A_l) - \int_{A_i} \Pi(dx) P(x, A_j) \cdot \int_{A_k} \Pi(dx) P(x, A_l) + \int_{A_i} \Pi(dx) \int_{A_j} P(x, dy) \sum_{m=0}^{\infty} \int_{A_k} [P_m(y, du) - \Pi(du)] P(u, A_l) + \int_{A_k} \Pi(dx) \int_{A_l} P(x, dy) \sum_{m=0}^{\infty} \int_{A_i} [P_m(y, du) - \Pi(du)] P(u, A_j).$$

PROPOSITION 3. Le vecteur colonne  $W$  d'éléments

$$\sqrt{n} \left[ \frac{1}{n} N_n(A_i \times A_j) - \int_{A_i} \Pi(dx) P(x, A_j) \right], \quad i, j \in E,$$

ordonnés par  $\varphi$ , suit asymptotiquement une loi de Laplace-Gauss de moyenne 0 et dont la matrice des covariances  $U$ , où  $u(ij, kl)$  occupe la  $[r(i-1) + j]$ -ème ligne et la  $[r(k-1) + l]$ -ème colonne, est symétrique.

Démonstration. Rappelons d'abord que (cf. [4])

$$\begin{aligned} & \left\| \frac{1}{n} N_n(A_i \times A_j) - \int_{A_i} \Pi(dx) P(x, A_j) \right\|^2 \\ &= \frac{1}{n} \int_{A_i} \Pi(dx) P(x, A_j) \left[ 1 - \int_{A_i} \Pi(dx) P(x, A_j) \right] + \\ &+ \frac{2}{n} \int_{A_i} \Pi(dx) \int_{A_j} P(x, dy) \sum_{m=0}^{n-2} \frac{n-m-1}{n} \int_{A_i} [P_m(y, du) - \Pi(du)] P(u, A_j) \end{aligned}$$

et que

$$\begin{aligned} \text{(IV)} \quad & \left\langle \frac{1}{n} N_n(A_i \times A_j) - \int_{A_i} \Pi(dx) P(x, A_j), \right. \\ & \left. \frac{1}{n} N_n(A_k \times A_l) - \int_{A_k} \Pi(dx) P(x, A_l) \right\rangle \\ &= \frac{1}{n} \int_{A_i \cap A_k} \Pi(dx) P(x, A_j \cap A_l) - \frac{1}{n} \int_{A_i} \Pi(dx) P(x, A_j) \int_{A_k} \Pi(dx) P(x, A_l) \\ &+ \frac{1}{n} \int_{A_i} \Pi(dx) \int_{A_j} P(x, dy) \sum_{m=0}^{n-2} \frac{n-m-1}{n} \int_{A_k} [P_m(y, du) - \Pi(du)] P(u, A_l) \\ &+ \frac{1}{n} \int_{A_k} \Pi(dx) \int_{A_l} P(x, dy) \sum_{m=0}^{n-2} \frac{n-m-1}{n} \int_{A_i} [P_m(y, du) - \Pi(du)] P(u, A_j). \end{aligned}$$

Montrons maintenant que

$$\forall (t_{11}, \dots, t_{ij}, \dots, t_{rr}) \in \mathbb{R}^{p^2}, \quad \text{quand } n \rightarrow +\infty,$$

$$\sqrt{n} \sum_{(i,j) \in \mathcal{E} \times \mathcal{E}} t_{ij} \left[ \frac{1}{n} N_n(A_i \times A_j) - \int_{A_i} \Pi(dx) P(x, A_j) \right] \xrightarrow{\mathcal{L}} \mathcal{N}(0, S),$$

$$\text{où } S = \sum_{i,j,k,l} t_{ij} t_{kl} u(ij, kl).$$

En effet, si nous désignons par  $f$ , l'application

$$f: (x, y) \rightarrow \sum_{i,j \in \mathcal{E}} t_{ij} \left[ I_{A_i \times A_j}(x, y) - \int_{A_i} \Pi(dz) P(z, A_j) \right],$$

et si nous faisons appel à la fonction aléatoire Markovienne  $\{\hat{X}_t, t \in N - \{0\}\}$  définie dans [5], nous voyons que

$$\sqrt{n} \sum_{i,j \in \mathcal{E}} t_{ij} \left[ \frac{1}{n} N_n(A_i \times A_j) - \int_{A_i} \Pi(dx) P(x, A_j) \right] = \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^n f \circ \hat{X}_i,$$

avec  $E(f \circ \hat{X}_i)^2 < +\infty, \forall p$ .

Il suffit alors d'appliquer le théorème central limite.

De ce résultat, nous déduisons que  $W$  suit une loi de Laplace-Gauss de moyenne 0 et de matrice de covariances  $U$ .

PROPOSITION 4. Soit  $W_a$  le vecteur colonne dont les éléments

$$\sqrt{n} \left[ \frac{1}{n} N_n(A_i \times A_j) - \int_{A_i} \Pi(dx) P(x, A_j) \right], \quad i \in \mathcal{E}, j \in \mathcal{E} - \{r\},$$

sont ordonnés par  $\varphi_a: (i, j) \rightarrow r(i-1) + j$ . Alors  $\exists$  une matrice carrée symétrique  $M$  d'ordre  $r(r-1)$ , telle que  $W_a^T M W_a$  suit asymptotiquement une loi du  $\chi^2$  à  $r(r-1)$  degrés de liberté.

Démonstration. En effet, la matrice d'éléments  $u(ij, kl), i, j, k, l \in \mathcal{E}$ , est singulière, car

$$\begin{aligned} & \sum_{(k,l) \in \mathcal{E} \times \mathcal{E}} u_n(ij, kl) = \\ &= \sum_{m=0}^{n-2} \frac{n-m-1}{n} \int_{A_i} \Pi(dx) \int_{A_j} P(x, dy) \int_{\mathcal{E}} [P_m(y, du) - \Pi(du)] + \\ &+ \sum_{m=0}^{n-2} \frac{n-m-1}{n} \int_{\mathcal{E}} \Pi(dx) \int_{\mathcal{E}} P(x, dy) \int_{A_i} [P_m(y, du) - \Pi(du)] P(u, A_j) = 0. \end{aligned}$$

Mais la matrice d'éléments  $u_n(ij, kl)$ , avec  $i, k \in \mathcal{E}, j, l \in \mathcal{E} - \{r\}$ , ordonnée par  $\varphi_a$ , est inversible. Il suffit de prendre  $M$  égale à l'inverse de cette matrice. Jusqu'à présent, nous n'avons pas réussi à donner l'expression de cette matrice, même pour le cas où  $\mathcal{E}$  est fini.

**4. Application.** Test de l'hypothèse de stationnarité des processus de Markov. Le test du  $\chi^2$  de la stationnarité a été proposé par les auteurs de [1], uniquement dans le cas où  $\mathcal{E}$  est fini, mais avec plusieurs trajectoires. La distinction entre le cas d'une trajectoire et celui de plusieurs a été envisagée dans [5]. Pour simplifier, nous ne nous occupons ici que du cas d'une seule trajectoire.

1° Lorsque  $\mathcal{E}$  n'a qu'un nombre fini de points, c'est la 1<sup>ère</sup> expression du  $\chi^2$  qu'il faut utiliser, parce qu'elle est plus simple et que nous

connaissons son expression explicite. Or nous avons remarqué que cette expression

$$(II) \quad \sum_{i, j \in \mathcal{X}} \frac{[N_n(ij) - N_n(i\mathcal{X})p_{ij}]^2}{nI_i p_{ij}}$$

est asymptotiquement équivalente à l'expression

$$\sum_{i, j \in \mathcal{X}} \frac{[N_n(ij) - N_n(i\mathcal{X})p_{ij}]^2}{N_n(i\mathcal{X})p_{ij}}.$$

Dans le problème actuel du test de stationnarité, des deux  $\chi^2$  s'identifient. On pourrait tester l'hypothèse de stationnarité de la façon suivante:

Découpons l'intervalle  $[0, n]$  en 2 intervalles égaux définis par

$$\left[0, I_\alpha(n) \cdot e\left(\frac{n}{2}\right) + I_\beta(n) \cdot \left[e\left(\frac{n}{2}\right) - 1\right]\right] \quad \text{et} \quad \left[\left[e\left(\frac{n}{2}\right) - 1\right], n\right],$$

où  $\beta$  et  $\alpha$  désignent respectivement l'ensemble des entiers pairs et impairs et où  $e(m) = \sup\{n \in \mathbb{N} : n \leq m\}$  pour  $m > 0$ .

Notons par  $N'(i, j; \omega)$  et  $N''(i, j; \omega)$  les valeurs correspondant aux restrictions de la trajectoire  $t \rightarrow X_t(\omega)$  aux intervalles ainsi définis.

La valeur du  $\chi^2$  expérimental est alors

$$\sum_{i, j \in \mathcal{X}} \frac{\left[ \frac{N'(i, j) - N''(i, \mathcal{X})}{N''(i, \mathcal{X})} \right]^2}{N'(i, \mathcal{X}) \frac{N''(i, j)}{N''(i, \mathcal{X})}}.$$

Il ne nous a pas été possible de calculer la puissance d'un tel test. Mais signalons par exemple qu'un tel test ne permet pas de distinguer les processus stationnaires modulo  $T$  (c'est-à-dire  $p_{i, t+1}(i, j) = p_{t+T, t+T+1}(i, j)$ ) des processus stationnaires. Il semble pourtant qu'il soit possible par ce test d'éliminer les processus „nettement” non stationnaires.

2° Lorsque l'espace des états est un espace mesurable  $(\mathcal{X}, \mathcal{B})$ , la première expression du  $\chi^2$  ne peut nous être utile car nous ne connaissons pas d'estimateurs de  $v(ij, kl)$ . C'est la raison pour laquelle nous avons introduit la seconde expression du  $\chi^2$ .

Désignons par  $N_n^{(1, m, 1)}(A_i \times A_j \times A_k \times A_l)$  le nombre de fois que  $X_t \in A_i$ ,  $X_{t+1} \in A_j$ ,  $X_{t+m+1} \in A_k$  et  $X_{t+m+2} \in A_l$ .

Alors (III) a pour estimateur

$$\begin{aligned} u_n^*(ij, kl) &= \frac{1}{n} N_n[(A_i \cap A_k) \times (A_j \cap A_l)] - \frac{1}{n^2} N_n(A_i \times A_j) N_n(A_k \times A_l) + \\ &+ \frac{1}{n} \sum_{m=0}^{n-2} \frac{n-m-1}{n} [N_n^{(1, m, 1)}(A_i \times A_j \times A_k \times A_l) + \\ &+ N_n^{(1, m, 1)}(A_k \times A_l \times A_i \times A_j)]. \end{aligned}$$

Nous partageons — comme précédemment — l'intervalle  $[0, n]$  et notons par  $N'(A_i \times A_j)$  l'expression  $N_n(A_i \times A_j)$  calculée à partir de  $X_t(\omega)$  pour  $t \in [0, I_\alpha(n) \cdot e(n/2) + I_\beta(n) \cdot (e(n/2) - 1)]$  et par  $N''(A_i \times A_j)$  l'expression correspondante pour l'autre intervalle.

Au lieu du vecteur  $W_a$  nous considérons le vecteur  $W_a^*$  d'éléments

$$\sqrt{n} \left[ \frac{1}{s} N'(A_i \times A_j) - \frac{1}{s} N''(A_i \times A_j) \right], \quad i \in E, j \in E - \{r\},$$

où  $s = n - e(n/2) - 1$ . Au lieu de la matrice  $U$ , nous considérons la matrice  $U^*$  d'éléments  $u_n^*(ij, kl)$  avec  $i, k \in E$  et  $j, l \in E - \{r\}$ .

Nous calculons numériquement l'inverse de  $U^*$  et obtenons ainsi  $M^*$  — la valeur expérimentale du  $\chi^2$  est alors égale à  $W_a^* \cdot M^* \cdot W_a^*$ .

**5. Cas des processus permanents.** Jusqu'à présent nous n'avons considéré que des processus discrets (c'est-à-dire lorsque  $t$  est à valeurs entières). Pour ne pas alourdir le texte, nous allons donner rapidement quelques résultats concernant des processus permanents. Il serait trop long de détailler ici toutes les hypothèses; nous nous contentons de supposer que toutes les conditions de régularité nécessaires sont vérifiées (voir [2] et [5]). Soit donc  $\{X_t, t \in \mathbb{R}_+\}$  une fonction aléatoire Markovienne supposée stationnaire et purement discontinue, définie sur  $(\Omega, \mathcal{A}, Pr)$  et à valeurs dans  $(\mathcal{X}, \mathcal{B})$  où  $\mathcal{X}$  est un borélien de la droite. Soit  $\{X_t(\omega)\}_{t \in [0, T]}$  la restriction de la trajectoire  $t \rightarrow X_t(\omega)$  à l'intervalle  $[0, T]$ . Notons par  $N_T(A \times B)$ ,  $A$  et  $B \in \mathcal{B}$ , le nombre de fois que la fonction aléatoire passe de  $A$  à  $B$  et par  $\tau_T(A; \omega)$  la durée de séjour dans  $A$ . Rappelons que  $E\tau_T(A) = T\Pi(A)$  et  $EN_T(A \times B) = T \int_A \Pi(d\omega) Q(x, B)$ , où

$$Q(x, B) = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{1}{t} P_t(x, B).$$

Considérons, comme précédemment, une partition  $\{A_i\}_{i \in E}$  finie et mesurable de  $(\mathcal{X}, \mathcal{B})$ . Alors

PROPOSITION 5. Les variables aléatoires

$$\frac{1}{\sqrt{T}} \left[ N_T(A_i \times A_j) - \int_{A_i} Q(x, A_j) d\tau_T(x) \right], \quad i, j \in E,$$

sont asymptotiquement normales de moyenne 0 et de variance  $\int_{A_i} \Pi(dx) Q(x, A_j)$ . Elles sont d'autre part asymptotiquement indépendantes.

Démonstration. C'est plutôt une esquisse de démonstration que nous allons donner. D'après calculs, cf. [5], nous avons montré que

$$(IV) \left\langle N_T(A_i \times A_j) - \int_{A_i} Q(x, A_j) d\tau_T(x), N_T(A_k \times A_l) - \int_{A_k} Q(x, A_l) d\tau_T(x) \right\rangle \\ = T \int_{A_i \cap A_k} \Pi(dx) Q(x, A_j \cap A_l),$$

ce qui montre que, pour  $(i, j) \neq (k, l)$ , les variables aléatoires

$$\frac{1}{\sqrt{T}} \left[ N_T(A_i \times A_j) - \int_{A_i} Q(x, A_j) d\tau_T(x) \right]$$

et

$$\frac{1}{\sqrt{T}} \left[ N_T(A_k \times A_l) - \int_{A_k} Q(x, A_l) d\tau_T(x) \right]$$

ne sont pas corrélées. Si, d'autre part, elles sont asymptotiquement normales, elles seront asymptotiquement indépendantes. La tendance vers la loi normale peut être démontrée en faisant appel à l'„imbedded process" (cf. [2]).

Si la partition  $\{A_i\}_{i \in E}$  est telle qu'aucune des expressions  $\int_{A_i} \Pi(dx) \times Q(x, A_j)$  ne soit nulle, alors comme corollaire du théorème précédent, on a la

PROPOSITION 6. *L'expression*

$$\sum_{i, j \in E} \frac{\left[ N_T(A_i \times A_j) - \int_{A_i} Q(x, A_j) d\tau_T(x) \right]^2}{\int_{A_i} Q(x, A_j) d\tau_T(x)}$$

suit asymptotiquement une loi du  $\chi^2$  à  $r^2$  degrés de liberté (à condition qu'aucun des  $A_i$  ne se réduise à un seul point). Dans le cas particulier où  $E = \{1, 2, \dots, r\}$ , la loi du  $\chi^2$  est à  $r(r-1)$  degrés de liberté au plus.

Démonstration. En effet, d'après la proposition 5, le vecteur d'éléments

$$\frac{1}{\sqrt{T}} \left[ N_T(A_i \times A_j) - \int_{A_i} Q(x, A_j) d\tau_T(x) \right], \quad i, j \in E,$$

ordonnés par  $\varphi$ , est asymptotiquement normal avec une matrice de covariances qui est diagonale. Comme

$$E \frac{1}{T} \int_{A_i} Q(x, A_j) d\tau_T(x) = \int_{A_i} \Pi(dx) Q(x, A_j),$$

la proposition est démontrée. Dans le cas particulier d'un nombre fini d'états, les termes  $q_{ii}$  et  $N_T(ii)$  sont nuls par convention. Il n'y a donc plus que  $r(r-1)$  degrés de liberté.

## References

- [1] T. W. Anderson et Leo A. Goodman, *Statistical inference about Markov chains*, Ann. Math. Stat. 28, 1 (1957), p. 89-109.
- [2] P. Billingsley, *Statistical inference for Markov processes*, Chicago 1961.
- [3] — *Statistical methods in Markov chains*, Ann. Math. Stat. 32, 1 (1961), p. 12-40.
- [4] A. Blanc-Lapierre et R. Fortet, *Théorie des fonctions aléatoires*, Paris 1953.
- [5] Bui Trong Lieu, *Estimations pour des processus de Markov*, Publ. Inst. Stat. Univ. Paris 11 (1962), p. 73-188.
- [6] J. L. Doob, *Stochastic processes*, 1953.

Reçu par la Rédaction le 24. 4. 1963