

Développement d'Edgeworth d'ordre 1 pour des  
M-estimateurs dans le cas de chaînes de Markov  
 $V$ -géométriquement ergodiques.

$(X_n)_{n \geq 0}$  chaîne de Markov homogène sur  $E$

- ▶  $Q_\theta$  noyau de transition
- ▶  $\pi_\theta$  probabilité  $Q_\theta$ -invariante

### $V$ -géométrie ergodité.

$V : E \rightarrow [1, +\infty[$  t.q.

- ▶  $\sup_\theta \pi_\theta(V) < +\infty$
- ▶ il existe  $0 < \kappa < 1$  t.q.  $\sup_{\theta, |f| \leq V} |\mathbb{E}_x[f(X_n)] - \pi_\theta(f)| \leq C \kappa^n V(x)$ .

**Exemple** : système linéaire simple  $X_n = \theta X_{n-1} + W_n$  avec

- ▶  $(W_n)_n$  i.i.d.,  $\mathbb{E}[|W_1|^\gamma] < +\infty$ , de densité  $f_W > 0$
- ▶ et  $\theta$  dans un compact dans  $] -1, 1[$ .

On pose

$$Q_\theta(x, dy) := f_W(y - \theta x) dy \quad \text{et} \quad V(x) := (|x| + 1)^\gamma.$$

$(X_n)_{n \geq 0}$  chaîne de Markov homogène sur  $E$

- ▶  $Q_\theta$  noyau de transition
- ▶  $\pi_\theta$  probabilité  $Q_\theta$ -invariante

### V-géométrie ergodicité.

$V : E \rightarrow [1, +\infty[$  t.q.

- ▶  $\sup_\theta \pi_\theta(V) < +\infty$
- ▶ il existe  $0 < \kappa < 1$  t.q.  $\sup_{\theta, |f| \leq V} |\mathbb{E}_x[f(X_n)] - \pi_\theta(f)| \leq C \kappa^n V(x)$ .

**Exemple :** système linéaire simple  $X_n = \theta X_{n-1} + W_n$  avec

- ▶  $(W_n)_n$  i.i.d.,  $\mathbb{E}[|W_1|^\gamma] < +\infty$ , de densité  $f_W > 0$
- ▶ et  $\theta$  dans un compact dans  $] -1, 1[$ .

On pose

$$Q_\theta(x, dy) := f_W(y - \theta x) dy \quad \text{et} \quad V(x) := (|x| + 1)^\gamma.$$

- ▶  $\mu_\theta$  loi initiale, avec  $\sup_\theta \mu_\theta(V) < +\infty$
- ▶  $\alpha \equiv \alpha(\theta)$  paramètre d'intérêt (réel)

$$M_n(\alpha) := \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n F(\alpha, X_{k-1}, X_k), \quad \text{où } F \text{ est à valeurs réelles.}$$

$\alpha_0$  unique t.q.

$$\mathbb{E}_{\theta, \pi_\theta} \left[ F^{(1)}(\alpha_0, X_0, X_1) \right] = 0.$$

$\hat{\alpha}_n$  estimateur t.q.

$$\hat{\alpha}_n = \arg \min M_n(\alpha)$$

**Exemple.**  $\alpha = \theta$  et  $F(\theta, x, y) := -\ln f_W(y - \theta x) \Rightarrow$  estimateur du maximum de vraisemblance.

- ▶  $M_n^{(1)}(\hat{\alpha}_n) = 0$
- ▶  $\sup_{\theta, d > 0} \mathbb{P}_{\theta, \mu_\theta} \left\{ |\hat{\alpha}_n - \alpha_0| \geq d \right\} = o(n^{-\frac{1}{2}})$ .

- ▶  $\mu_\theta$  loi initiale, avec  $\sup_\theta \mu_\theta(V) < +\infty$
- ▶  $\alpha \equiv \alpha(\theta)$  paramètre d'intérêt (réel)

$$M_n(\alpha) := \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n F(\alpha, X_{k-1}, X_k), \quad \text{où } F \text{ est à valeurs réelles.}$$

$\alpha_0$  unique t.q.

$$\mathbb{E}_{\theta, \pi_\theta} \left[ F^{(1)}(\alpha_0, X_0, X_1) \right] = 0.$$

$\hat{\alpha}_n$  estimateur t.q.

$$\hat{\alpha}_n = \arg \min M_n(\alpha)$$

**Exemple.**  $\alpha = \theta$  et  $F(\theta, x, y) := -\ln f_W(y - \theta x) \Rightarrow$  estimateur du maximum de vraisemblance.

- ▶  $M_n^{(1)}(\hat{\alpha}_n) = 0$
- ▶  $\sup_{\theta, d > 0} \mathbb{P}_{\theta, \mu_\theta} \left\{ |\hat{\alpha}_n - \alpha_0| \geq d \right\} = o(n^{-\frac{1}{2}})$ .

- ▶  $\mu_\theta$  loi initiale, avec  $\sup_\theta \mu_\theta(V) < +\infty$
- ▶  $\alpha \equiv \alpha(\theta)$  paramètre d'intérêt (réel)

$$M_n(\alpha) := \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n F(\alpha, X_{k-1}, X_k), \quad \text{où } F \text{ est à valeurs réelles.}$$

$\alpha_0$  unique t.q.

$$\mathbb{E}_{\theta, \pi_\theta} \left[ F^{(1)}(\alpha_0, X_0, X_1) \right] = 0.$$

$\hat{\alpha}_n$  estimateur t.q.

$$\hat{\alpha}_n = \arg \min M_n(\alpha)$$

**Exemple.**  $\alpha = \theta$  et  $F(\theta, x, y) := -\ln f_W(y - \theta x) \Rightarrow$  estimateur du maximum de vraisemblance.

- ▶  $M_n^{(1)}(\hat{\alpha}_n) = 0$
- ▶  $\sup_{\theta, d > 0} \mathbb{P}_{\theta, \mu_\theta} \left\{ |\hat{\alpha}_n - \alpha_0| \geq d \right\} = o(n^{-\frac{1}{2}})$ .

- ▶ pour  $j = 2, 3$  et  $\eta \in ]0, 1/2[$

$$|F^{(j)}(\alpha, x, y) - F^{(j)}(\alpha', x, y)| \leq C |\alpha - \alpha'| (V(x) + V(y))^\eta$$

- ▶  $(D_3)$  pour  $1 \leq j \leq 3$   $|F^{(j)}(\alpha, x, y)|^{3+\varepsilon} \leq C (V(x) + V(y))$

$$m_j(\theta) := \mathbb{E}_{\theta, \pi_\theta} [F^{(j)}(\alpha_0, X_0, X_1)]$$

$$(D_3) \Rightarrow \sigma_j(\theta)^2 := \lim_n \frac{1}{n} \mathbb{E}_{\theta, \mu_\theta} \left[ \left( \sum_{k=1}^n F^{(j)}(\alpha_0, X_{k-1}, X_k) - n m_j(\theta) \right)^2 \right].$$

- ▶ pour  $j = 1, 2$   $\inf_\theta \sigma_j(\theta) > 0$
- ▶  $\inf_\theta m_2(\theta) > 0$

- ▶ condition de non-arithméticité.

- ▶ pour  $j = 2, 3$  et  $\eta \in ]0, 1/2[$

$$|F^{(j)}(\alpha, x, y) - F^{(j)}(\alpha', x, y)| \leq C |\alpha - \alpha'| (V(x) + V(y))^\eta$$

- ▶  $(D_3)$  pour  $1 \leq j \leq 3$   $|F^{(j)}(\alpha, x, y)|^{3+\varepsilon} \leq C (V(x) + V(y))$

$$m_j(\theta) := \mathbb{E}_{\theta, \pi_\theta} [F^{(j)}(\alpha_0, X_0, X_1)]$$

$$(D_3) \Rightarrow \sigma_j(\theta)^2 := \lim_n \frac{1}{n} \mathbb{E}_{\theta, \mu_\theta} \left[ \left( \sum_{k=1}^n F^{(j)}(\alpha_0, X_{k-1}, X_k) - n m_j(\theta) \right)^2 \right].$$

- ▶ pour  $j = 1, 2$   $\inf_\theta \sigma_j(\theta) > 0$
- ▶  $\inf_\theta m_2(\theta) > 0$

- ▶ condition de non-arithméticité.



- ▶ pour  $j = 2, 3$  et  $\eta \in ]0, 1/2[$

$$|F^{(j)}(\alpha, x, y) - F^{(j)}(\alpha', x, y)| \leq C |\alpha - \alpha'| (V(x) + V(y))^\eta$$

- ▶  $(D_3)$  pour  $1 \leq j \leq 3$   $|F^{(j)}(\alpha, x, y)|^{3+\varepsilon} \leq C (V(x) + V(y))$

$$m_j(\theta) := \mathbb{E}_{\theta, \pi_\theta} [F^{(j)}(\alpha_0, X_0, X_1)]$$

$$(D_3) \Rightarrow \sigma_j(\theta)^2 := \lim_n \frac{1}{n} \mathbb{E}_{\theta, \mu_\theta} \left[ \left( \sum_{k=1}^n F^{(j)}(\alpha_0, X_{k-1}, X_k) - n m_j(\theta) \right)^2 \right].$$

- ▶ pour  $j = 1, 2$   $\inf_\theta \sigma_j(\theta) > 0$
- ▶  $\inf_\theta m_2(\theta) > 0$

- ▶ condition de non-arithméticité.

$\mathcal{N}$  fonction de répartition de la loi  $\mathcal{N}(0, 1)$ , et  $\eta$  sa densité.

### Théorème.

Il existe un polynôme  $A_\theta$  t.q.

$$\sup_{\theta, u} \left| \mathbb{P}_{\theta, \mu_\theta} \left\{ \frac{\sqrt{n}}{\sigma(\theta)} (\hat{\alpha}_n - \alpha_0) \leq u \right\} - \mathcal{N}(u) - \eta(u) n^{-\frac{1}{2}} A_\theta(u) \right| = o(n^{-\frac{1}{2}}),$$

avec

$$\sigma(\theta) := \frac{\sigma_1(\theta)}{m_2(\theta)}.$$

et  $A_\theta$  admet des coefficients uniformément bornés en  $\theta$ .

$$S_n(p) := \sum_{k=1}^n \xi_p(X_{k-1}, X_k).$$

### Hypothèse $\mathcal{R}(3)$ .

Il existe  $\mathcal{V}(0) \subset \mathbb{R}$  t.q.  $\forall t \in \mathcal{V}(0)$

$$\mathbb{E}_\theta[e^{itS_n(p)}] = \lambda_{\theta,p}(t)^n (1 + l_{\theta,p}(t)) + r_{\theta,p,n}(t),$$

et pour  $\ell = 0, \dots, 3$  :

- ▶  $\sup_{t \in \mathcal{V}(0)} \sup_{\theta,p} |\lambda_{\theta,p}^{(\ell)}(t)| < +\infty$  et  $\sup_{t \in \mathcal{V}(0)} \sup_{\theta,p} |l_{\theta,p}^{(\ell)}(t)| < +\infty$ ,
- ▶  $\sup_{t \in \mathcal{V}(0)} \sup_{\theta,p} |r_{\theta,p,n}^{(\ell)}(t)| = O(\kappa^n)$ .

### Proposition.

Si  $|\xi_p(x, y)|^{3+\varepsilon} \leq C (V(x) + V(y))$  uniformément en  $p$ , alors  $\mathcal{R}(3)$  est vérifiée.

$$S_n(p) := \sum_{k=1}^n \xi_p(X_{k-1}, X_k).$$

### Hypothèse $\mathcal{R}(3)$ .

Il existe  $\mathcal{V}(0) \subset \mathbb{R}$  t.q.  $\forall t \in \mathcal{V}(0)$

$$\mathbb{E}_\theta[e^{itS_n(p)}] = \lambda_{\theta,p}(t)^n (1 + l_{\theta,p}(t)) + r_{\theta,p,n}(t),$$

et pour  $\ell = 0, \dots, 3$  :

- ▶  $\sup_{t \in \mathcal{V}(0)} \sup_{\theta,p} |\lambda_{\theta,p}^{(\ell)}(t)| < +\infty$  et  $\sup_{t \in \mathcal{V}(0)} \sup_{\theta,p} |l_{\theta,p}^{(\ell)}(t)| < +\infty$ ,
- ▶  $\sup_{t \in \mathcal{V}(0)} \sup_{\theta,p} |r_{\theta,p,n}^{(\ell)}(t)| = O(\kappa^n)$ .

### Proposition.

Si  $|\xi_p(x, y)|^{3+\varepsilon} \leq C (V(x) + V(y))$  uniformément en  $p$ , alors  $\mathcal{R}(3)$  est vérifiée.

### Hypothèse (N-A).

Pour tout compact  $K_0 \subset \mathbb{R}^*$ , il existe  $0 < \rho < 1$  t.q.

$$\sup_{t \in K_0} \sup_{\theta, p} \left| \mathbb{E}_\theta [e^{itS_n(p)}] \right| = O(\rho^n).$$

### Théorème : développement d'Edgeworth probabiliste d'ordre 1.

$\mathcal{R}(3)$  et (N-A) vérifiées  $\Rightarrow$  il existe  $\sigma_{\theta,p}$  et un polynôme  $A_{\theta,p}$  t.q.

$$\sup_{u, \theta, p} \left| \mathbb{P}_\theta \left( \frac{S_n(p)}{\sigma_{\theta,p}\sqrt{n}} \leq u \right) - \mathcal{N}(u) - \frac{1}{\sqrt{n}} A_{\theta,p}(u) \eta(u) \right| = o\left(\frac{1}{\sqrt{n}}\right).$$

et  $A_{\theta,p}$  admet des coefficients uniformément bornés en  $(\theta, p)$ .

**Application :** avec  $|u| < 2\sqrt{\ln n}$  et

$$F_n^{(1)}(\alpha_0, x, y) + \frac{\sigma(\theta)}{\sqrt{n}} u \left( F_n^{(2)}(\alpha_0, x, y) - m_2(\theta) \right) + \left( \frac{\sigma(\theta)}{\sqrt{n}} \right)^2 \frac{u^2}{2} \left( F_n^{(3)}(\alpha_0, x, y) - m_3(\theta) \right).$$

### Hypothèse (N-A).

Pour tout compact  $K_0 \subset \mathbb{R}^*$ , il existe  $0 < \rho < 1$  t.q.

$$\sup_{t \in K_0} \sup_{\theta, p} \left| \mathbb{E}_\theta [e^{itS_n(p)}] \right| = O(\rho^n).$$

### Théorème : développement d'Edgeworth probabiliste d'ordre 1.

$\mathcal{R}(3)$  et (N-A) vérifiées  $\Rightarrow$  il existe  $\sigma_{\theta,p}$  et un polynôme  $A_{\theta,p}$  t.q.

$$\sup_{u, \theta, p} \left| \mathbb{P}_\theta \left( \frac{S_n(p)}{\sigma_{\theta,p} \sqrt{n}} \leq u \right) - \mathcal{N}(u) - \frac{1}{\sqrt{n}} A_{\theta,p}(u) \eta(u) \right| = o\left(\frac{1}{\sqrt{n}}\right).$$

et  $A_{\theta,p}$  admet des coefficients uniformément bornés en  $(\theta, p)$ .

**Application :** avec  $|u| < 2\sqrt{\ln n}$  et

$$F_n^{(1)}(\alpha_0, x, y) + \frac{\sigma(\theta)}{\sqrt{n}} u \left( F_n^{(2)}(\alpha_0, x, y) - m_2(\theta) \right) + \left( \frac{\sigma(\theta)}{\sqrt{n}} \right)^2 \frac{u^2}{2} \left( F_n^{(3)}(\alpha_0, x, y) - m_3(\theta) \right).$$

- ▶  $\rho$ -mixing et modèle itératif lipschitzien
- ▶ ordre supérieur à 1 : condition de Cramér

## Références :

- [1] Ferré D. Développement d'Edgeworth d'ordre 1 pour des  $M$ -estimateurs dans le cas de chaînes de Markov  $V$ -géométriquement ergodiques. CRAS, 2010.
- [2] Hervé L. and Pène F. The Nagaev method via the Keller-Liverani theorem. A paraître dans Bull. Soc. Math. Fr.
- [3] Hervé L., Ledoux J. and Patilea V. A uniform Berry-Esseen theorem on  $M$ -estimators for geometrically ergodic Markov chains.
- [4] Meyn S. P. and Tweedie R. L. Markov chains and stochastic stability. Springer Verlag, 1993.
- [5] Pfanzagl J. Asymptotic expansions related to minimum contrast estimators. Ann. Statist., 1973.