

École Nationale Supérieure de Techniques Avancées

filière **Commande des Systèmes**, 2011–2012

mercredi 19 octobre 2011

cours B7–1 (5/5)

**Filtrage Bayésien  
et Approximation Particulaire**

François Le Gland

INRIA Rennes

<http://www.irisa.fr/aspi/legland/ensta/>

# Théorèmes limites pour les approximations particulières

- distributions normalisées et non-normalisées
- erreur dans  $\mathbb{L}^p$  pour les approximations particulières
- TCL conditionnel
- TCL pour les approximations particulières

évolution (non-linéaire) de la distribution normalisée

$$\mu_{k-1} \xrightarrow{\text{mutation}} \eta_k = \mu_{k-1} Q_k \xrightarrow{\text{pondération}} \mu_k = g_k \cdot \eta_k$$

avec la condition initiale  $\mu_0 = g_0 \cdot \eta_0$ , où la notation  $\cdot$  désigne le produit projectif  
difficulté du problème mesurée par le rapport

$$r_k = \frac{\sup_{x \in E} g_k(x)}{\langle \eta_k, g_k \rangle} \geq 1$$

approximation particulière (éventuellement) pondérée

$$\eta_k \approx \eta_k^N = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \delta_{\xi_k^i} \quad \text{et} \quad \mu_k \approx \mu_k^N = \sum_{i=1}^N w_k^i \delta_{\xi_k^i}$$

avec la condition initiale  $\mu_0^N = g_0 \cdot \eta_0^N$  et  $\eta_0^N = S^N(\eta_0)$

immédiatement à partir de la définition

$$\mu_k^N = g_k \cdot \eta_k^N = \frac{\sum_{i=1}^N g_k(\xi_k^i) \delta_{\xi_k^i}}{\sum_{j=1}^N g_k(\xi_k^j)} = \sum_{i=1}^N w_k^i \delta_{\xi_k^i}$$

est automatiquement sous la forme recherchée, et

$$\langle \eta_k^N, g_k \rangle = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N g_k(\xi_k^i)$$

en revanche

$$\mu_{k-1}^N Q_k = \sum_{i=1}^N w_{k-1}^i m_k^i \quad \text{avec} \quad m_k^i(dx') = Q_k(\xi_{k-1}^i, dx')$$

apparaît seulement sous la forme d'un mélange fini, et l'approximation

$$\eta_k^N \approx \mu_{k-1}^N Q_k$$

doit encore être précisée

évolution (linéaire) de la distribution non-normalisée

$$\gamma_k = \gamma_{k-1} R_k = g_k (\gamma_{k-1} Q_k) = g_k (\mu_{k-1} Q_k) \langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle = g_k \eta_k \langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle$$

avec la condition initiale  $\gamma_0 = g_0 \eta_0$  : clairement

$$\langle \gamma_k, 1 \rangle = \langle \eta_k, g_k \rangle \langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle \quad \text{et} \quad \langle \gamma_0, 1 \rangle = \langle \eta_0, g_0 \rangle \quad (\star)$$

approximation particulière proposée

$$\gamma_k^N = g_k \eta_k^N \langle \gamma_{k-1}^N, 1 \rangle$$

avec la condition initiale  $\gamma_0^N = g_0 \eta_0^N$  et  $\eta_0^N = S^N(\eta_0)$  : clairement

$$\langle \gamma_k^N, 1 \rangle = \langle \eta_k^N, g_k \rangle \langle \gamma_{k-1}^N, 1 \rangle \quad \text{et} \quad \langle \gamma_0^N, 1 \rangle = \langle \eta_0^N, g_0 \rangle \quad (\star\star)$$

d'où on déduit que

$$\frac{\gamma_k^N}{\langle \gamma_k^N, 1 \rangle} = g_k \cdot \eta_k^N = \mu_k^N \quad \text{et} \quad \frac{\gamma_0^N}{\langle \gamma_0^N, 1 \rangle} = g_0 \cdot \eta_0^N = \mu_0^N$$

→ la version normalisée de l'approximation  $\gamma_k^N$  proposée coïncide avec l'approximation  $\mu_k^N$

en itérant les relations  $(\star)$  et  $(\star\star)$ , on obtient

$$\langle \gamma_n, 1 \rangle = \prod_{k=0}^n \langle \eta_k, g_k \rangle \quad \text{et} \quad \langle \gamma_n^N, 1 \rangle = \prod_{k=0}^n \langle \eta_k^N, g_k \rangle$$

**Remarque** clé pour la récurrence : pour tout  $k = 1 \cdots n$ , on a par différence

$$\begin{aligned} \gamma_k^N - \gamma_k &= g_k \eta_k^N \langle \gamma_{k-1}^N, 1 \rangle - g_k (\gamma_{k-1} Q_k) \\ &= g_k (\gamma_{k-1}^N Q_k - \gamma_{k-1} Q_k) + g_k (\eta_k^N - \mu_{k-1}^N Q_k) \langle \gamma_{k-1}^N, 1 \rangle \end{aligned}$$

de sorte que

$$\langle \gamma_k^N - \gamma_k, \phi \rangle = \langle \gamma_{k-1}^N - \gamma_{k-1}, Q_k(g_k \phi) \rangle + \langle \eta_k^N - \mu_{k-1}^N Q_k, g_k \phi \rangle \langle \gamma_{k-1}^N, 1 \rangle$$

pour toute fonction  $\phi$  mesurable bornée

décomposition de l'erreur au rang  $k$ , évaluée pour la fonction  $\phi$ , en

- erreur au rang  $(k - 1)$ , évaluée pour la fonction  $R_k \phi = Q_k(g_k \phi)$
- et erreur locale d'approximation Monte Carlo

---

 erreur dans  $\mathbb{L}^p$  pour les approximations particulières

**Théorème** pour la constante de normalisation et pour la distribution normalisée

$$\mathbb{E} \left| \frac{\langle \gamma_n^N, 1 \rangle}{\langle \gamma_n, 1 \rangle} - 1 \right| \leq z_n^N \quad \text{et} \quad \sup_{\phi : \|\phi\|=1} \mathbb{E} | \langle \mu_n^N - \mu_n, \phi \rangle | \leq 2 z_n^N$$

respectivement, où la suite  $\{z_k^N\}$  vérifie la récurrence linéaire

$$z_k^N \leq r_k \left( 1 + \frac{1}{\sqrt{N}} \right) z_{k-1}^N + \frac{r_k}{\sqrt{N}} \quad \text{et} \quad z_0^N \leq \frac{r_0}{\sqrt{N}}$$

estimations similaires dans  $\mathbb{L}^p$  pour tout  $p \geq 1$  (en utilisant les inégalités de Marcinkiewicz–Zygmund)

**Remarque** pour toute fonction  $\phi$  mesurable bornée

$$\langle \mu_n^N - \mu_n, \phi \rangle = \frac{\langle \gamma_n^N, \phi \rangle}{\langle \gamma_n^N, 1 \rangle} - \frac{\langle \gamma_n, \phi \rangle}{\langle \gamma_n, 1 \rangle} = \frac{\langle \gamma_n^N - \gamma_n, \phi \rangle}{\langle \gamma_n, 1 \rangle} - \langle \mu_n^N, \phi \rangle \frac{\langle \gamma_n^N - \gamma_n, 1 \rangle}{\langle \gamma_n, 1 \rangle}$$

de sorte que

$$|\langle \mu_n^N - \mu_n, \phi \rangle| \leq \left| \frac{\langle \gamma_n^N - \gamma_n, \phi \rangle}{\langle \gamma_n, 1 \rangle} \right| + \|\phi\| \left| \frac{\langle \gamma_n^N - \gamma_n, 1 \rangle}{\langle \gamma_n, 1 \rangle} \right|$$

ce qui montre que

$$\sup_{\phi: \|\phi\|=1} \mathbb{E} |\langle \mu_n^N - \mu_n, \phi \rangle| \leq 2 \sup_{\phi: \|\phi\|=1} \mathbb{E} \left| \frac{\langle \gamma_n^N - \gamma_n, \phi \rangle}{\langle \gamma_n, 1 \rangle} \right|$$

et pour démontrer le Théorème il suffit donc de prouver que la suite définie par

$$z_k^N = \sup_{\phi: \|\phi\|=1} \mathbb{E} \left| \frac{\langle \gamma_k^N - \gamma_k, \phi \rangle}{\langle \gamma_k, 1 \rangle} \right|$$

pour tout  $k = 0, 1 \dots n$  vérifie la relation de récurrence linéaire

**Preuve du Théorème** on rappelle que

$$\mathbb{E} | \langle \eta_0^N - \eta_0, \phi \rangle | \leq \frac{1}{\sqrt{N}} \|\phi\|$$

► pour  $k = 0$ , on a

$$\langle \gamma_0^N - \gamma_0, \phi \rangle = \langle \eta_0^N - \eta_0, g_0 \phi \rangle$$

pour toute fonction  $\phi$  mesurable bornée, on remarque que

$$\mathbb{E} | \langle \eta_0^N - \eta_0, g_0 \phi \rangle | \leq \frac{1}{\sqrt{N}} \sup_{x \in E} g_0(x) \|\phi\|$$

et en divisant par  $\langle \gamma_0, 1 \rangle = \langle \eta_0, g_0 \rangle$  on obtient

$$z_0^N = \sup_{\phi: \|\phi\|=1} \mathbb{E} \left| \frac{\langle \gamma_0^N - \gamma_0, \phi \rangle}{\langle \gamma_0, 1 \rangle} \right| \leq \frac{1}{\sqrt{N}} \frac{\sup_{x \in E} g_0(x)}{\langle \eta_0, g_0 \rangle} = \frac{r_0}{\sqrt{N}}$$

on rappelle que

$$\mathbb{E}[|\langle \eta_k^N - \mu_{k-1}^N Q_k, \phi \rangle| \mid \mathcal{F}_{k-1}^N] \leq \frac{1}{\sqrt{N}} \|\phi\|$$

où  $\mathcal{F}_{k-1}^N$  dénote la tribu engendrée par les systèmes de particules jusqu'à la  $(k-1)$ -ème génération

► pour tout  $k = 1 \cdots n$ , on a (clé pour la récurrence)

$$\begin{aligned} \gamma_k^N - \gamma_k &= g_k \eta_k^N \langle \gamma_{k-1}^N, 1 \rangle - g_k (\gamma_{k-1} Q_k) \\ &= g_k (\gamma_{k-1}^N Q_k - \gamma_{k-1} Q_k) + g_k (\eta_k^N - \mu_{k-1}^N Q_k) \langle \gamma_{k-1}^N, 1 \rangle \end{aligned}$$

de sorte que

$$\langle \gamma_k^N - \gamma_k, \phi \rangle = \langle \gamma_{k-1}^N - \gamma_{k-1}, Q_k(g_k \phi) \rangle + \langle \eta_k^N - \mu_{k-1}^N Q_k, g_k \phi \rangle \langle \gamma_{k-1}^N, 1 \rangle$$

pour toute fonction  $\phi$  mesurable bornée

on en déduit que

$$\begin{aligned} & \sup_{\phi: \|\phi\|=1} \mathbb{E} | \langle \gamma_k^N - \gamma_k, \phi \rangle | \\ & \leq \sup_{\phi: \|\phi\|=1} \mathbb{E} | \langle \gamma_{k-1}^N - \gamma_{k-1}, Q_k(g_k \phi) \rangle | \\ & \quad + \sup_{\phi: \|\phi\|=1} \mathbb{E} [ | \langle \eta_k^N - \mu_{k-1}^N Q_k, g_k \phi \rangle | \langle \gamma_{k-1}^N, 1 \rangle ] \end{aligned}$$

on remarque que

$$\begin{aligned} & \sup_{\phi: \|\phi\|=1} \mathbb{E} | \langle \gamma_{k-1}^N - \gamma_{k-1}, Q_k(g_k \phi) \rangle | \\ & \leq \sup_{x \in E} g_k(x) \sup_{\phi: \|\phi\|=1} \mathbb{E} | \langle \gamma_{k-1}^N - \gamma_{k-1}, \phi \rangle | \end{aligned}$$

compte tenu que

$$|Q_k(g_k \phi)(x)| = \left| \int_E Q_k(x, dx') g_k(x') \phi(x') \right| \leq \sup_{x \in E} g_k(x) \|\phi\|$$

et en divisant par  $\langle \gamma_k, 1 \rangle = \langle \eta_k, g_k \rangle \langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle$  on obtient

$$\begin{aligned} z_k^N &= \sup_{\phi: \|\phi\|=1} \mathbb{E} \left| \frac{\langle \gamma_k^N - \gamma_k, \phi \rangle}{\langle \gamma_k, 1 \rangle} \right| \\ &\leq \frac{\sup_{x \in E} g_k(x)}{\langle \eta_k, g_k \rangle} \sup_{\phi: \|\phi\|=1} \mathbb{E} \left| \frac{\langle \gamma_{k-1}^N - \gamma_{k-1}, \phi \rangle}{\langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle} \right| \\ &\quad + \sup_{\phi: \|\phi\|=1} \mathbb{E} \left| \frac{\langle \eta_k^N - \mu_{k-1}^N Q_k, g_k \phi \rangle \langle \gamma_{k-1}^N, 1 \rangle}{\langle \eta_k, g_k \rangle \langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle} \right| \end{aligned}$$

i.e.

$$z_k^N \leq r_k z_{k-1}^N + \varepsilon_k^N \quad (\bullet)$$

avec l'erreur locale définie par

$$\varepsilon_k^N = \sup_{\phi: \|\phi\|=1} \mathbb{E} \left| \frac{\langle \eta_k^N - \mu_{k-1}^N Q_k, g_k \phi \rangle \langle \gamma_{k-1}^N, 1 \rangle}{\langle \eta_k, g_k \rangle \langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle} \right|$$

comme terme forçant

on remarque que

$$\mathbb{E}[|\langle \eta_k^N - \mu_{k-1}^N Q_k, g_k \phi \rangle| | \mathcal{F}_{k-1}^N] \leq \frac{1}{\sqrt{N}} \sup_{x \in E} g_k(x) \|\phi\|$$

où  $\mathcal{F}_{k-1}^N$  dénote la tribu engendrée par les systèmes de particules jusqu'à la  $(k-1)$ -ème génération, puis

- en multipliant par  $\langle \gamma_{k-1}^N, 1 \rangle$  mesurable par rapport à  $\mathcal{F}_{k-1}^N$
- et en divisant par  $\langle \eta_k, g_k \rangle \langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle$

on obtient

$$\begin{aligned} \mathbb{E}\left[ \left| \frac{\langle \eta_k^N - \mu_{k-1}^N Q_k, g_k \phi \rangle \langle \gamma_{k-1}^N, 1 \rangle}{\langle \eta_k, g_k \rangle \langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle} \right| \middle| \mathcal{F}_{k-1}^N \right] \\ \leq \frac{1}{\sqrt{N}} \frac{\sup_{x \in E} g_k(x)}{\langle \eta_k, g_k \rangle} \frac{\langle \gamma_{k-1}^N, 1 \rangle}{\langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle} \|\phi\| \\ \leq \frac{1}{\sqrt{N}} r_k \left( 1 + \left| \frac{\langle \gamma_{k-1}^N - \gamma_{k-1}, 1 \rangle}{\langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle} \right| \right) \|\phi\| \end{aligned}$$

on en déduit que

$$\begin{aligned} \varepsilon_k^N &= \sup_{\phi: \|\phi\|=1} \mathbb{E} \left| \frac{\langle \eta_k^N - \mu_{k-1}^N Q_k, g_k \phi \rangle \langle \gamma_{k-1}^N, 1 \rangle}{\langle \eta_k, g_k \rangle \langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle} \right| \\ &\leq \frac{r_k}{\sqrt{N}} \left( 1 + \mathbb{E} \left| \frac{\langle \gamma_{k-1}^N - \gamma_{k-1}, 1 \rangle}{\langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle} \right| \right) \leq \frac{r_k}{\sqrt{N}} (1 + z_{k-1}^N) \end{aligned}$$

et en reportant cette estimation dans  $(\bullet)$  on obtient

$$z_k^N \leq r_k \left( 1 + \frac{1}{\sqrt{N}} \right) z_{k-1}^N + \frac{r_k}{\sqrt{N}} \quad \square$$

---

**rappel : convergence en distribution**

soit  $X_N$  et  $X$  des v.a. à valeurs dans  $\mathbb{R}^m$  : on dit que  $X_N \Rightarrow X$  en distribution quand  $N \uparrow \infty$  ssi

$$\mathbb{E}[f(X_N)] \longrightarrow \mathbb{E}[f(X)] \quad \text{pour toute fonction } f \text{ continue et bornée}$$

une CNS est la convergence ponctuelle des fonctions caractéristiques, c-à-d

$$\mathbb{E}[\exp\{j u^* X_N\}] \longrightarrow \mathbb{E}[\exp\{j u^* X\}] \quad \text{pour tout vecteur } u \in \mathbb{R}^m$$

**Lemme de Slutsky**

soit  $X_N, Y_N$  et  $X$  des v.a. à valeurs dans  $\mathbb{R}^m$  : si

- $X_N \Rightarrow X$  en distribution quand  $N \uparrow \infty$
- $|Y_N - X_N| \rightarrow 0$  en probabilité quand  $N \uparrow \infty$

alors

$$Y_N \Rightarrow X \text{ en distribution quand } N \uparrow \infty$$

---

 TCL conditionnel

**Lemme A** si  $Z_N = Z'_N + Z''_N$ , où

- conditionnellement à  $\mathcal{F}_N$ , la v.a.  $Z'_N$  converge en distribution vers une v.a. gaussienne centrée, de variance  $V'$ , au sens où pour tout  $u$  fixé

$$\mathbb{E}[\exp\{j u Z'_N\} \mid \mathcal{F}_N] \longrightarrow \exp\{-\frac{1}{2} u^2 V'\}$$

en probabilité (et dans  $\mathbb{L}^1$ , par le théorème de convergence dominée de Lebesgue) quand  $N \uparrow \infty$

- la v.a.  $Z''_N$  est mesurable par rapport à  $\mathcal{F}_N$ , et converge en distribution vers une v.a. gaussienne centrée, de variance  $V''$ , i.e. pour tout  $u$  fixé

$$\mathbb{E}[\exp\{j u Z''_N\}] \longrightarrow \exp\{-\frac{1}{2} u^2 V''\}$$

quand  $N \uparrow \infty$

alors la v.a.  $Z_N = Z'_N + Z''_N$  converge en distribution vers une v.a. gaussienne centrée, de variance  $V = V' + V''$ , quand  $N \uparrow \infty$

**Preuve** il suffit d'exploiter la décomposition suivante

$$\begin{aligned}
 & \mathbb{E}[\exp\{j u Z_N\}] - \exp\{-\frac{1}{2} u^2 V\} \\
 &= \mathbb{E}[\mathbb{E}[\exp\{j u Z'_N\} \mid \mathcal{F}_N] \exp\{j u Z''_N\}] - \exp\{-\frac{1}{2} u^2 V' - \frac{1}{2} u^2 V''\} \\
 &= \mathbb{E}[\mathbb{E}[\exp\{j u Z'_N\} \mid \mathcal{F}_N] - \exp\{-\frac{1}{2} u^2 V'\}] \exp\{j u Z''_N\} \\
 &\quad + \exp\{-\frac{1}{2} u^2 V'\} [\mathbb{E}[\exp\{j u Z''_N\}] - \exp\{-\frac{1}{2} u^2 V''\}]
 \end{aligned}$$

et d'après l'inégalité triangulaire, on a

$$\begin{aligned}
 & |\mathbb{E}[\exp\{j u Z_N\}] - \exp\{-\frac{1}{2} u^2 V\}| \\
 &\leq \mathbb{E}|\mathbb{E}[\exp\{j u Z'_N\} \mid \mathcal{F}_N] - \exp\{-\frac{1}{2} u^2 V'\}| \\
 &\quad + |\mathbb{E}[\exp\{j u Z''_N\}] - \exp\{-\frac{1}{2} u^2 V''\}| \longrightarrow 0
 \end{aligned}$$

quand  $N \uparrow \infty$

□

**Lemme B** si  $Z'_N = \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{i=1}^N X_i$ , où

- conditionnellement à  $\mathcal{F}_N$ , les v.a.  $(X_1, \dots, X_N)$  sont i.i.d., centrées et de variance  $\sigma_N^2$ , et bornées, i.e.

$$\mathbb{E}[X_i | \mathcal{F}_N] = 0, \quad \mathbb{E}[|X_i|^2 | \mathcal{F}_N] = \sigma_N^2 \quad \text{et} \quad |X_i| \leq c_N$$

pour tout  $i = 1 \dots N$ , où la borne  $c_N$  est mesurable par rapport à  $\mathcal{F}_N$

- et  $\sigma_N^2 \rightarrow \sigma^2$  et  $c_N \rightarrow c$  en probabilité quand  $N \uparrow \infty$

alors

$$|\mathbb{E}[\exp\{j u Z'_N\} | \mathcal{F}_N] - \exp\{-\frac{1}{2} u^2 \sigma^2\}| \longrightarrow 0$$

en probabilité quand  $N \uparrow \infty$

**Preuve** d'après l'hypothèse d'indépendance conditionnelle, on a

$$\mathbb{E}[\exp\{j u Z'_N\} \mid \mathcal{F}_N] = \mathbb{E}[\exp\{j \frac{u}{\sqrt{N}} \sum_{i=1}^N X_i\} \mid \mathcal{F}_N] = [\mathbb{E}[\exp\{j \frac{u X}{\sqrt{N}}\} \mid \mathcal{F}_N]]^N$$

où la v.a.  $X$  est distribuée comme chacune des v.a.  $(X_1, \dots, X_N)$

d'après les majorations classiques

$$|\mathbb{E}[\exp\{j \frac{u X}{\sqrt{N}}\} \mid \mathcal{F}_N] - (1 - \frac{1}{2} \frac{u^2 \sigma_N^2}{N})| \leq \frac{1}{6} (c_N \frac{|u|}{\sqrt{N}})^3$$

et

$$|\exp\{-\frac{1}{2} \frac{u^2 \sigma_N^2}{N}\} - (1 - \frac{1}{2} \frac{u^2 \sigma_N^2}{N})| \leq \frac{1}{8} (c_N \frac{u}{\sqrt{N}})^4$$

et d'après l'inégalité triangulaire, on a

$$|\mathbb{E}[\exp\{j \frac{u X}{\sqrt{N}}\} \mid \mathcal{F}_N] - \exp\{-\frac{1}{2} \frac{u^2 \sigma_N^2}{N}\}| \leq (c_N \frac{|u|}{\sqrt{N}})^3 (\frac{1}{6} + \frac{1}{8} c_N \frac{|u|}{\sqrt{N}})$$

il résulte de la majoration

$$|a^N - b^N| \leq N |a - b|$$

valide pour tout  $|a| \leq 1$  et tout  $|b| \leq 1$ , et en particulier valide pour

$$a = \mathbb{E}[\exp\{j \frac{u X}{\sqrt{N}}\} \mid \mathcal{F}_N] \quad \text{et} \quad b = \exp\{-\frac{1}{2} \frac{u^2 \sigma_N^2}{N}\}$$

que

$$\begin{aligned} & | \mathbb{E}[\exp\{j u Z'_N\} \mid \mathcal{F}_N] - \exp\{-\frac{1}{2} u^2 \sigma_N^2\} | \\ &= | [\mathbb{E}[\exp\{j \frac{u X}{\sqrt{N}}\} \mid \mathcal{F}_N]]^N - [\exp\{-\frac{1}{2} \frac{u^2 \sigma_N^2}{N}\}]^N | \\ &\leq N | \mathbb{E}[\exp\{j \frac{u X}{\sqrt{N}}\} \mid \mathcal{F}_N] - \exp\{-\frac{1}{2} \frac{u^2 \sigma_N^2}{N}\} | \\ &\leq N (c_N \frac{|u|}{\sqrt{N}})^3 (\frac{1}{6} + \frac{1}{8} c_N \frac{|u|}{\sqrt{N}}) \longrightarrow 0 \end{aligned}$$

en probabilité quand  $N \uparrow \infty$

finalement, il résulte de la majoration

$$| \exp\{-x\} - \exp\{-x'\} | \leq |x - x'|$$

valide pour tout  $x \geq 0$  et tout  $x' \geq 0$ , que

$$| \exp\{-\frac{1}{2} u^2 \sigma_N^2\} - \exp\{-\frac{1}{2} u^2 \sigma^2\} | \leq \frac{1}{2} u^2 | \sigma_N^2 - \sigma^2 | \longrightarrow 0$$

en probabilité quand  $N \uparrow \infty$ , et d'après l'inégalité triangulaire, on a

$$\begin{aligned} & | \mathbb{E}[\exp\{j u Z'_N\} | \mathcal{F}_N] - \exp\{-\frac{1}{2} u^2 \sigma^2\} | \\ & \leq | \mathbb{E}[\exp\{j u Z'_N\} | \mathcal{F}_N] - \exp\{-\frac{1}{2} u^2 \sigma_N^2\} | \\ & \quad + | \exp\{-\frac{1}{2} u^2 \sigma_N^2\} - \exp\{-\frac{1}{2} u^2 \sigma^2\} | \longrightarrow 0 \end{aligned}$$

en probabilité quand  $N \uparrow \infty$

□

---

## TCL pour les approximations particulières

on se limite ici au cas de la redistribution multinomiale, c-à-d

$$\eta_k^N = S^N(\mu_{k-1}^N Q_k) = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \delta_{\xi_k^i}$$

où, conditionnellement à la tribu  $\mathcal{F}_{k-1}^N$  engendrée par les systèmes de particules jusqu'à la  $(k-1)$ -ème génération, les v.a.  $(\xi_k^1, \dots, \xi_k^N)$  sont i.i.d. de distribution de probabilité (mélange fini) commune

$$\mu_{k-1}^N Q_k(dx') = \sum_{i=1}^N w_{k-1}^i Q_k(\xi_{k-1}^i, dx')$$

on rappelle que dans ce cas

$$\mathbb{E}\left[\left|\frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \phi(\xi_k^i) - \langle \mu_{k-1}^N Q_k, \phi \rangle\right|^2 \mid \mathcal{F}_{k-1}^N\right] = \frac{1}{N} \text{var}(\phi, \mu_{k-1}^N Q_k)$$

**Théorème** pour la constante de normalisation et pour la distribution normalisée

$$\sqrt{N} \left[ \frac{\langle \gamma_n^N, 1 \rangle}{\langle \gamma_n, 1 \rangle} - 1 \right] \implies \mathcal{N}(0, V_n) \quad \text{et} \quad \sqrt{N} \langle \mu_n^N - \mu_n, \phi \rangle \implies \mathcal{N}(0, v_n(\phi))$$

en distribution quand  $N \uparrow \infty$ , avec la variance asymptotique définie par

$$V_n = \sum_{k=0}^n \left[ \frac{\langle \eta_k, (g_k R_{k+1:n} 1)^2 \rangle}{\langle \eta_k, g_k R_{k+1:n} 1 \rangle^2} - 1 \right]$$

$$v_n(\phi) = \sum_{k=0}^n \frac{\langle \eta_k, |g_k R_{k+1:n} (\phi - \langle \mu_n, \phi \rangle)|^2 \rangle}{\langle \eta_k, g_k R_{k+1:n} 1 \rangle^2}$$

respectivement, où

$$R_{k+1:n} \phi(x) = R_{k+1} \cdots R_n \phi(x) = \mathbb{E}[\phi(X_n) \prod_{p=k+1}^n g_p(X_p) \mid X_k = x]$$

pour tout  $k = 0, 1 \cdots n$ , avec la convention  $R_{n+1:n} \phi(x) = \phi(x)$

**Remarque** pour démontrer le Théorème, il suffit de démontrer que

$$\sqrt{N} \frac{\langle \gamma_n^N - \gamma_n, \phi \rangle}{\langle \gamma_n, 1 \rangle} \implies \mathcal{N}(0, V_n(\phi))$$

en distribution quand  $N \uparrow \infty$ , avec la variance asymptotique définie par

$$V_n(\phi) \langle \gamma_n, 1 \rangle^2 = \text{var}(g_0 R_{1:n} \phi, \eta_0) + \sum_{k=1}^n \text{var}(g_k R_{k+1:n} \phi, \eta_k) \langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle^2$$

ou de manière équivalente par

$$V_n(\phi) = \sum_{k=0}^n \frac{\text{var}(g_k R_{k+1:n} \phi, \eta_k)}{\langle \eta_k, g_k R_{k+1:n} 1 \rangle^2}$$

compte tenu que

$$\langle \gamma_n, 1 \rangle = \langle \gamma_0 R_{1:n}, 1 \rangle = \langle \eta_0, g_0 R_{1:n} 1 \rangle$$

pour  $k = 0$ , et que

$$\langle \gamma_n, 1 \rangle = \langle \gamma_{k-1} R_{k:n}, 1 \rangle = \langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle \langle \eta_k, g_k R_{k+1:n} 1 \rangle$$

pour tout  $k = 1 \cdots n$

on remarque d'abord que

$$V_n = V_n(1) = \sum_{k=0}^n \frac{\text{var}(g_k R_{k+1:n} 1, \eta_k)}{\langle \eta_k, g_k R_{k+1:n} 1 \rangle^2} = \sum_{k=0}^n \left[ \frac{\langle \eta_k, (g_k R_{k+1:n} 1)^2 \rangle}{\langle \eta_k, g_k R_{k+1:n} 1 \rangle^2} - 1 \right]$$

ce qui montre le Théorème pour la constante de normalisation

on remarque aussi que

$$\langle \mu_n^N - \mu_n, \phi \rangle = \left\langle \frac{\gamma_n^N}{\langle \gamma_n^N, 1 \rangle}, \phi - \langle \mu_n, \phi \rangle \right\rangle = \frac{\langle \gamma_n, 1 \rangle}{\langle \gamma_n^N, 1 \rangle} \left\langle \frac{\gamma_n^N - \gamma_n}{\langle \gamma_n, 1 \rangle}, \phi - \langle \mu_n, \phi \rangle \right\rangle$$

pour toute fonction mesurable bornée  $\phi$ , et que  $\langle \gamma_n^N, 1 \rangle \longrightarrow \langle \gamma_n, 1 \rangle$  en probabilité quand  $N \uparrow \infty$ , ce qui montre le Théorème pour la distribution normalisée (en utilisant le lemme de Slutsky), avec

$$v_n(\phi) = V_n(\phi - \langle \mu_n, \phi \rangle) = \sum_{k=0}^n \frac{\text{var}(g_k R_{k+1:n} (\phi - \langle \mu_n, \phi \rangle), \eta_k)}{\langle \eta_k, g_k R_{k+1:n} 1 \rangle^2}$$

on remarque finalement que

$$\text{var}(g_k R_{k+1:n} (\phi - \langle \mu_n, \phi \rangle), \eta_k) = \langle \eta_k, |g_k R_{k+1:n} (\phi - \langle \mu_n, \phi \rangle)|^2 \rangle$$

pour tout  $k = 0, 1 \cdots n$ , compte tenu que

$$\langle \eta_0, g_0 R_{1:n} (\phi - \langle \mu_n, \phi \rangle) \rangle = \langle \gamma_0 R_{1:n}, \phi - \langle \mu_n, \phi \rangle \rangle = \langle \gamma_n, \phi - \langle \mu_n, \phi \rangle \rangle = 0$$

pour  $k = 0$ , et que

$$\langle \eta_k, g_k R_{k+1:n} (\phi - \langle \mu_n, \phi \rangle) \rangle = \langle \mu_{k-1} R_{k:n}, \phi - \langle \mu_n, \phi \rangle \rangle = \frac{\langle \gamma_n, \phi - \langle \mu_n, \phi \rangle \rangle}{\langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle} = 0$$

pour tout  $k = 1 \cdots n$

**Remarque** formulation “récursive” équivalente

$$\begin{aligned}
 V_n(\phi) \langle \gamma_n, 1 \rangle^2 &= \text{var}(g_0 R_{1:n} \phi, \eta_0) + \sum_{k=1}^n \text{var}(g_k R_{k+1:n} \phi, \eta_k) \langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle^2 \\
 &= \text{var}(g_0 R_{1:n-1} R_n \phi, \eta_0) + \sum_{k=1}^{n-1} \text{var}(g_k R_{k+1:n-1} R_n \phi, \eta_k) \langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle^2 \\
 &\quad + \text{var}(g_n \phi, \eta_n) \langle \gamma_{n-1}, 1 \rangle^2 \\
 &= V_{n-1}(R_n \phi) \langle \gamma_{n-1}, 1 \rangle^2 + \text{var}(g_n \phi, \eta_n) \langle \gamma_{n-1}, 1 \rangle^2
 \end{aligned}$$

et en divisant par  $\langle \gamma_n, 1 \rangle^2 = \langle \eta_n, g_n \rangle^2 \langle \gamma_{n-1}, 1 \rangle^2$  on obtient

$$V_n(\phi) = \frac{V_{n-1}(R_n \phi)}{\langle \eta_n, g_n \rangle^2} + \frac{\text{var}(g_n \phi, \eta_n)}{\langle \eta_n, g_n \rangle^2} \quad (\blacksquare)$$

## Preuve du Théorème (par récurrence)

► pour  $k = 0$ , on a

$$\langle \gamma_0^N - \gamma_0, \phi \rangle = \langle \eta_0^N - \eta_0, g_0 \phi \rangle$$

pour toute fonction  $\phi$  mesurable bornée, on remarque que

$$\sqrt{N} \langle \eta_0^N - \eta_0, g_0 \phi \rangle \implies \mathcal{N}(0, \text{var}(g_0 \phi, \eta_0))$$

en distribution quand  $N \uparrow \infty$ , et en divisant par  $\langle \gamma_0, 1 \rangle = \langle \eta_0, g_0 \rangle$  on obtient

$$\sqrt{N} \frac{\langle \gamma_0^N - \gamma_0, \phi \rangle}{\langle \gamma_0, 1 \rangle} \implies \mathcal{N}\left(0, \frac{\text{var}(g_0 \phi, \eta_0)}{\langle \eta_0, g_0 \rangle^2}\right)$$

en distribution quand  $N \uparrow \infty$ , c'est-à-dire que l'hypothèse de récurrence (■) est vérifiée

► pour tout  $k = 1 \cdots n$ , on a (clé pour la récurrence)

$$\begin{aligned} \gamma_k^N - \gamma_k &= g_k \eta_k^N \langle \gamma_{k-1}^N, 1 \rangle - g_k (\gamma_{k-1} Q_k) \\ &= g_k (\gamma_{k-1}^N Q_k - \gamma_{k-1} Q_k) + g_k (\eta_k^N - \mu_{k-1}^N Q_k) \langle \gamma_{k-1}^N, 1 \rangle \end{aligned}$$

de sorte que

$$\langle \gamma_k^N - \gamma_k, \phi \rangle = \langle \gamma_{k-1}^N - \gamma_{k-1}, R_k \phi \rangle + \langle \eta_k^N - \mu_{k-1}^N Q_k, g_k \phi \rangle \langle \gamma_{k-1}^N, 1 \rangle$$

pour toute fonction  $\phi$  mesurable bornée

en divisant par  $\langle \gamma_k, 1 \rangle = \langle \eta_k, g_k \rangle \langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle$  on obtient

$$\begin{aligned} Z_N &= \sqrt{N} \frac{\langle \gamma_k^N - \gamma_k, \phi \rangle}{\langle \gamma_k, 1 \rangle} \\ &= \sqrt{N} \frac{\langle \gamma_{k-1}^N - \gamma_{k-1}, R_k \phi \rangle}{\langle \eta_k, g_k \rangle \langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle} + \sqrt{N} \frac{\langle \eta_k^N - \mu_{k-1}^N Q_k, g_k \phi \rangle}{\langle \eta_k, g_k \rangle} \frac{\langle \gamma_{k-1}^N, 1 \rangle}{\langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle} \\ &= Z_N'' + Z_N' \end{aligned}$$

d'après l'hypothèse de récurrence

$$\sqrt{N} \frac{\langle \gamma_{k-1}^N - \gamma_{k-1}, R_k \phi \rangle}{\langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle} \implies \mathcal{N}(0, V_{k-1}(R_k \phi))$$

en distribution quand  $N \uparrow \infty$ , et en divisant par  $\langle \eta_k, g_k \rangle$  on obtient

$$Z_N'' = \sqrt{N} \frac{\langle \gamma_{k-1}^N - \gamma_{k-1}, R_k \phi \rangle}{\langle \eta_k, g_k \rangle \langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle} \implies \mathcal{N}\left(0, \frac{V_{k-1}(R_k \phi)}{\langle \eta_k, g_k \rangle^2}\right)$$

en distribution quand  $N \uparrow \infty$

il reste à étudier

$$\begin{aligned} Z'_N &= \sqrt{N} \frac{\langle \eta_k^N - \mu_{k-1}^N Q_k, g_k \phi \rangle}{\langle \eta_k, g_k \rangle} \frac{\langle \gamma_{k-1}^N, 1 \rangle}{\langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle} \\ &= \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{i=1}^N \frac{g_k(\xi_k^i) \phi(\xi_k^i) - \langle \mu_{k-1}^N Q_k, g_k \phi \rangle}{\langle \eta_k, g_k \rangle} \frac{\langle \gamma_{k-1}^N, 1 \rangle}{\langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle} = \frac{1}{\sqrt{N}} \sum_{i=1}^N X_i \end{aligned}$$

avec

$$X_i = \frac{g_k(\xi_k^i) \phi(\xi_k^i) - \langle \mu_{k-1}^N Q_k, g_k \phi \rangle}{\langle \eta_k, g_k \rangle} \frac{\langle \gamma_{k-1}^N, 1 \rangle}{\langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle}$$

on vérifie que

$$\sigma_N^2 = \mathbb{E}[|X_i|^2 \mid \mathcal{F}_{k-1}^N] = \frac{\text{var}(g_k \phi, \mu_{k-1}^N Q_k)}{\langle \eta_k, g_k \rangle^2} \frac{\langle \gamma_{k-1}^N, 1 \rangle^2}{\langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle^2}$$

et

$$|X_i| \leq c_N = 2 \frac{\sup_{x \in E} g_k(x)}{\langle \eta_k, g_k \rangle} \frac{\langle \gamma_{k-1}^N, 1 \rangle}{\langle \gamma_{k-1}, 1 \rangle} \|\phi\|$$

pour tout  $i = 1 \dots N$

clairement

$$\sigma_N^2 \longrightarrow \sigma^2 = \frac{\text{var}(g_k \phi, \eta_k)}{\langle \eta_k, g_k \rangle^2} \quad \text{et} \quad c_N \longrightarrow c = \frac{\sup_{x \in E} g_k(x)}{\langle \eta_k, g_k \rangle} \|\phi\|$$

en probabilité quand  $N \uparrow \infty$ , et grace au Lemme B, on en déduit que

$$|\mathbb{E}[\exp\{j u Z'_N\} \mid \mathcal{F}_N] - \exp\{-\frac{1}{2} u^2 \frac{\text{var}(g_k \phi, \eta_k)}{\langle \eta_k, g_k \rangle^2}\}| \longrightarrow 0$$

en probabilité quand  $N \uparrow \infty$

finalement, grace au Lemme A, on en déduit que

$$Z_N = \sqrt{N} \frac{\langle \gamma_k^N - \gamma_k, \phi \rangle}{\langle \gamma_k, 1 \rangle} \Longrightarrow \mathcal{N}(0, V_k(\phi))$$

en distribution quand  $N \uparrow \infty$ , avec

$$V_k(\phi) = \frac{V_{k-1}(R_k \phi)}{\langle \eta_k, g_k \rangle^2} + \frac{\text{var}(g_k \phi, \eta_k)}{\langle \eta_k, g_k \rangle^2}$$

c'est-à-dire que l'hypothèse de récurrence (■) est vérifiée

□