

ch II Systèmes de particules en interaction

Calculer $\mathbb{E}(f_m(X_{0:m}))$ où $X_{0:m} = (X_0, X_1, \dots, X_m)$
avec $(X_k)_{k \geq 0}$ chaîne de Markov à valeurs dans E .

Si $\mathbb{P}(f_m(X_{0:m}) \neq 0) \ll 1$, événement rare \rightarrow problème
de variance pour l'estimateur Monte Carlo usuel

réduction de variance par échantillonnage préférentiel:

$$\frac{dQ^m}{dP} = \frac{\prod_{p=0}^{m-1} g_p(X_{0:p})}{\mathbb{E}\left(\prod_{p=0}^{m-1} g_p(X_{0:p})\right)} \quad \text{avec } g_p: E^{p+1} \rightarrow \mathbb{R}_+^*$$

bornée

$$\mathbb{E}(f_m(X_{0:m})) = \mathbb{E}^{Q^m}(f_m(X_{0:m})) \times \mathbb{E}\left(\prod_{p=0}^{m-1} g_p(X_{0:p})\right) \quad \text{avec}$$
$$\hat{f}_m = \frac{f_m}{\prod_{p=0}^{m-1} g_p}$$

en :
 Si $E = \mathbb{R}$ et $f_n(x_{0:n}) = \Psi(x_n)$ avec non nullité seulement pour
 de grandes valeurs de x_n , on peut choisir
 $g_p(x_{0:p})$ de la forme $h_p(x_p)$ avec h_p croissante
 ou de la forme $h_p(x_p - x_{p-1})$ ($p \geq 1$) pour privilégier
 les trajectoires déjà hautes à l'instants p ou qui
 montent entre $p-1$ et p .

Implémentation ?

- savoir simuler suivant \mathbb{Q}_n
- savoir calculer $E\left(\prod_{p=0}^{n-1} g_p(X_{0:p})\right)$

On note γ_0 la loi de X_0 sous \mathbb{P} .
 On pose $\gamma_0 = \gamma_0$ et pour $p \geq 1$ on introduit
 la mesure γ_p définie par $\forall h_p: E^{p+1} \rightarrow \mathbb{R}$
 mesurable ≥ 0 : $\gamma_p(h_p) = E\left(h_p(X_{0:p}) \prod_{k=0}^{p-1} g_k(X_{0:k})\right)$.

ainsi que la probabilité γ_p obtenue par normalisation :

$$\gamma_p(h_p) = \frac{\gamma_p(h_p)}{\gamma_p(1)}$$

$$\mathbb{E}(f_m(X_{0:m})) = \underbrace{\mathbb{E}^{\mathbb{Q}_m}(\tilde{f}_m(X_{0:m}))}_{\gamma_m(\tilde{f}_m)} \underbrace{\mathbb{E}\left(\prod_{k=0}^{m-1} g_k(X_{0:k})\right)}_{\gamma_m(1)}$$

$$\gamma_p(1) = \mathbb{E}\left(\prod_{k=0}^{p-1} g_k(X_{0:k})\right) = \gamma_{p-1}(g_{p-1}) = \gamma_{p-1}(g_{p-1}) \gamma_{p-1}(1)$$

$\stackrel{\text{recurrence}}{=} \prod_{k=0}^{p-1} \gamma_k(g_k)$

or $\gamma_0(1) = \gamma_0(1) = 1$

$$\gamma_1(1) = \prod_{k=0}^{p-1} \gamma_k(g_k)$$

$$\mathbb{E}(f_m(X_{0:m})) = \gamma_m(\tilde{f}_m) \prod_{k=0}^{m-1} \gamma_k(g_k)$$

$$\gamma_p(h_p) = \gamma_p(h_p) \gamma_p(1) = \gamma_p(h_p) \prod_{k=0}^{p-1} \gamma_k(g_k)$$

On veut approcher les Y_P par $Y_P^M = \frac{1}{M} \sum_{m=1}^M \int_{X_{0:p}} X_{0:p}^{P,m}$

Filtrage: signal (ex: position d'un avion dans le ciel) donné par une chaîne de Markov $(X_k)_{k \in \mathbb{N}}$.

On observe $Y_k = \varphi_k(X_k) + V_k$ où $\varphi_k: E \rightarrow \mathbb{R}^{d_1}$

mesurable et les bruits $(V_k)_{k \in \mathbb{N}}$ sont indep de

densités resp. γ_k par rapport à la mesure de

Lebesgue sur \mathbb{R}^{d_1} et indep de $(X_k)_{k \in \mathbb{N}}$.

La densité conditionnelle de $Y_{0:p}$ sachant $X_{0:p+1}$ est

$$\prod_{k=0}^p \gamma_k(y_k - \varphi_k(x_k))$$

Par la formule de Bayes

$$\mathbb{P}(X_{0:p+1} \in da_{0:p+1} \mid Y_{0:p} = y_{0:p}) \propto \prod_{k=0}^p \gamma_k(y_k - \varphi_k(x_k)) \mathbb{P}(X_{0:p+1} \in da_{0:p+1})$$

Ainsi la loi conditionnelle de $X_{0:p+1}$ sachant $Y_{0:p} = y_{0:p}$ est γ_{p+1} pour le chain $\gamma_k(x_{0:k}) = \gamma_k(y_k - \varphi_k(x_k))$

La loi conditionnelle de $X_{0:p}$ sachant $Y_{0:p} = y_{0:p}$ est
 $\hat{\gamma}_p$ def par $\hat{\gamma}_p(h_p) = \frac{\gamma_p(h_p, g_p)}{\gamma_p(g_p)} = \frac{\gamma_p(h_p, g_p)}{\gamma_p(g_p)}$.

Construction de la suite $\gamma_p^M = \frac{1}{M} \sum_{m=1}^M \delta_{X_{0:p}^{P,m}}$

• initialisation : on choisit $(X_{0:p}^{0,m})_{1 \leq m \leq M}$ iid $\sim \gamma_0$

• passage de γ_p^M à γ_{p+1}^M :

- sélection : on choisit $(X_{0:p}^{p+1,m})_{1 \leq m \leq M}$ conditionnel indep
sachant $\mathcal{F}_p = \sigma(X_{0:k}^{k,m})_{\substack{1 \leq m \leq M \\ 0 \leq k \leq p}}$ et tq

$$\mathbb{E} \left(\frac{1}{M} \sum_{m=1}^M \delta_{X_{0:p}^{p+1,m}} \mid \mathcal{F}_p \right) = \frac{\sum_{m=1}^M \gamma_p(X_{0:p}^{p+1,m})}{\sum_{m=1}^M \gamma_p(X_{0:p}^{p+1,m})} \delta_{X_{0:p}^{p+1,m}} \sim M \gamma_p^M(g_p)$$

• mutation :
 G_n générale $(X_{p+1}^{p+1,m})_{1 \leq m \leq M}$ condition indep sachant

$$G_{p+1} = \bigvee \left((X_{0:l}^{k,m})_{\substack{1 \leq m \leq M \\ 0 \leq l \leq p}}, (X_{0:p}^{p+1,m})_{1 \leq m \leq M} \right)$$

et resp des branches suivant $P_{p+1}(X_p^{p+1,m}, \cdot)$ avec
 le moyen de la chaîne entre l'instab p et l'instab $p+1$

$$(ie \mathbb{P}(X_{p+1} \in A \mid X_{0:p})) = P_{p+1}(X_p, A)$$

On pose $X_{0:p+1}^{p+1,m} = (X_{0:p}^{p+1,m}, X_{p+1}^{p+1,m})$

NB: $\int_p^M = \frac{1}{M} \sum_{m=1}^M \int X_{0:p}^{p+1,m}$ est une approximation de \int_p^M par suite dans \int_p^M le pb de filtrage

Retour sur l'étape de sélection:

Comment générer $(Y_m)_{1 \leq m \leq M}$ à valeurs dans \mathcal{Y} tq où les $P_m \in [0, 1]$ tq $\sum_{m=1}^M P_m = 1$.

$$\Rightarrow \mathbb{E} \left(\frac{1}{M} \sum_{m=1}^M \varphi(Y_m) \right) = \sum_{m=1}^M P_m \mathbb{E} \varphi(Y_m) \quad \forall \varphi: \mathcal{Y} \rightarrow \mathbb{R} \text{ mesurable et les } Y_m \in \mathcal{Y}.$$

- **échantillonnage multivarié:**

on tire $(Y_m)_{1 \leq m \leq M}$ ind $\sim \sum_{l=1}^M P_l \delta_{y_l}$

- **échantillonnage résiduel:**

Pour $\sum_{j=1}^{l-1} \lfloor M P_j \rfloor + 1 \leq m \leq \sum_{j=1}^l \lfloor M P_j \rfloor$ on pose $Y_m = y_l$
 NB: si $P_l \geq \frac{1}{M}$ on répète au moins une fois y_l .

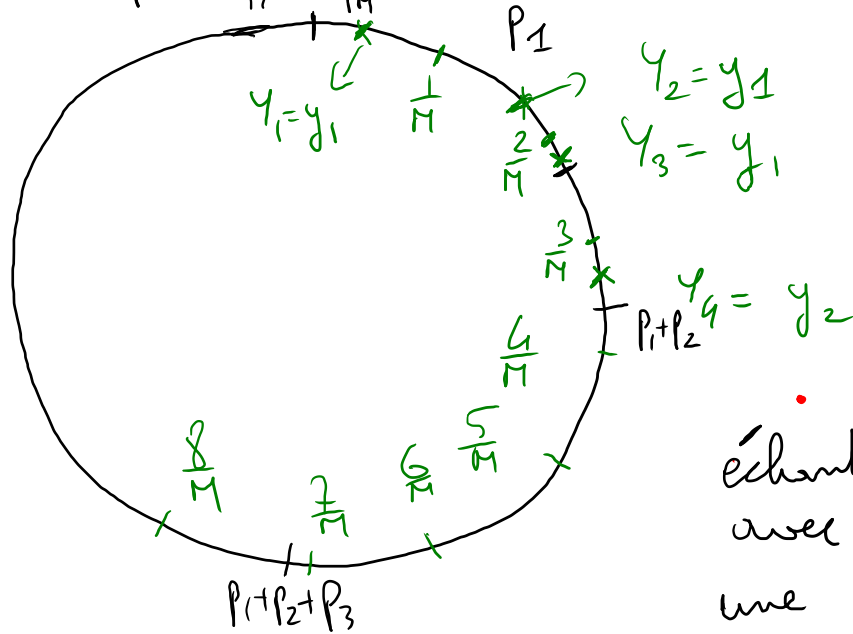
Si $r = M - \sum_{j=1}^M \lfloor M P_j \rfloor > 0$, on génère $(Y_m)_{M-r+1 \leq m \leq M}$

$$\text{ind} \sim \frac{1}{r} \sum_{l=1}^M \{M P_l\} \delta_{y_l}$$

ie $\lfloor x \rfloor$ partie entière de x
 et $\{x\} = x - \lfloor x \rfloor$ partie fractionnaire

• échantillonnage stratifié

Pour $1 \leq m \leq M$, on pose $Y_m = \sum_{l=1}^L 1_{\left\{ \sum_{j=1}^{l-1} p_j \leq \frac{m - U_m}{M} < \sum_{j=1}^l p_j \right\}} y_l$
 où les $(U_m)_{1 \leq m \leq M}$ sont i.i.d. $\sim \mathcal{U}[0,1]$
 \Rightarrow les $\frac{m - U_m}{M}$ sont i.i.d. et resp. distribués $\sim \mathcal{U}\left[\frac{m-1}{M}, \frac{m}{M}\right]$
 $p_1 + \dots + p_M = 1$



• échantillonnage systématique:
 échantillonnage stratifié mais
 avec $U_m = U_1$ pour $2 \leq m \leq M$
 une seule $u \sim \mathcal{U}[0,1]$
 y est répétée
 $L \left[\sum_{j=1}^L p_j + \frac{U_1}{L} \right] - L \left[\sum_{j=1}^{L-1} p_j + \frac{U_1}{L} \right]$
 pour

⚠ dans l'échantillonnage systématique on perd l'indéf
 des Y_m à moins que $\forall l \in [1, M]$ π_{pe} entier
 auquel cas dans les échantillonnages résiduel, stratifié
 et systématique on réplique M_{pe} fois y_l .
 i.e. $\frac{1}{M} \sum_{m=1}^M \delta_{Y_m} = \sum_{l=1}^M p_l \delta_{y_l}$

Approximation des mesures non normalisées:

$$\gamma_0 = \gamma_0 \quad \text{et} \quad \gamma_p(k_p) = \gamma_p(k_p) \prod_{l=0}^{p-1} \gamma_l(g_l) \quad \text{pour } p \geq 1.$$

$$\gamma_0^M = \gamma_0^M \quad \text{et} \quad \boxed{\gamma_p^M(k_p) = \gamma_p^M(k_p) \prod_{l=0}^{p-1} \gamma_l^M(g_l)} \quad \text{pour } p \geq 1$$

Prop: On suppose que pour tout $p \in [0, m-1]$
 $f_p: E^{p+1} \rightarrow]0, +\infty[$ est mesurable bornée.

Alors pour tout $p \in [0, m]$ et $h_p: E^{p+1} \rightarrow \mathbb{R}$
mes bornée

$$\boxed{E(\gamma_p^M(h_p)) = \gamma_p(h_p)}$$

NB: • estimation sans biais de $\gamma_p(h_p)$.

$$\begin{aligned} \text{En particulier } E(f_m(X_{0:m})) &= \gamma_m(\tilde{f}_m) \prod_{k=0}^{m-1} \gamma_k(g_k) \\ &= \gamma_m(\tilde{f}_m) \end{aligned}$$

Ainsi $\gamma_m^M(\tilde{f}_m)$ est un estimateur sans biais
de $E(\tilde{f}_m(X_{0:m}))$.

• pas besoin d'insérer à l'initialisation ni
des étapes de sélection (\Rightarrow échantillonnage systématique
possible) et de mutation pour ce résultat.

preuve: récurrence sur p .

initialisation: $\gamma_0^M = \gamma_0 = \frac{1}{M} \sum_{m=1}^M \delta_{X_0^{0,m}}$ avec les

$X_0^{0,m}$ distribués suivant

Pour $\varphi: E \rightarrow \mathbb{R}$ mesurable bornée $\gamma_0 = \gamma_0$ $\mathbb{E}(\gamma_0^M(\varphi)) = \frac{1}{M} \sum_{m=1}^M \mathbb{E}(\varphi(X_0^{0,m}))$
 $\gamma_0(\varphi)$

supposons l'hypothèse vraie sur rang p et montrons la
sur rang $p+1$:

$\mathbb{E}(\gamma_{p+1}^M(h_{p+1}) | \mathcal{F}_p)$?

$\mathbb{E}(\gamma_{p+1}^M(h_{p+1}) | \mathcal{G}_{p+1}) = \mathbb{E}\left(\frac{1}{M} \sum_{m=1}^M h_{p+1}(X_{0:p+1}^{p+1,m}) | \mathcal{G}_{p+1}\right)$

$\stackrel{\text{mutation}}{=} \frac{1}{M} \sum_{m=1}^M \mathbb{P}_{p+1} h_{p+1}(X_{0:p}^{p+1,m})$ où $\mathbb{P}_{p+1} h_{p+1}(x_{0:p}) = \int_E h_{p+1}(x_{0:p}, y) \mathbb{P}_{p+1}(x_{0:p}, dy)$

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(\gamma_{p+1}^M(r_{p+1}) | \mathcal{F}_p) &= \mathbb{E}(\mathbb{E}(\gamma_{p+1}^M(r_{p+1}) | g_{p+1}) | \mathcal{F}_p) \\ &= \mathbb{E}(\underbrace{\frac{1}{M} \sum_{m=1}^M P_{p+1} r_{p+1}(X_{0:p}^{p+1,m})}_{\text{selection}} | \mathcal{F}_p) \\ &= \frac{\gamma_p^M(g_p, P_{p+1}, r_{p+1})}{\gamma_p^M(g_p)} \end{aligned}$$

$$\mathbb{E}(\gamma_{p+1}^M(r_{p+1})) = \mathbb{E}\left(\gamma_{p+1}^M(r_{p+1}) \underbrace{\prod_{k=0}^p \gamma_k^M(g_k)}_{\mathcal{F}_p \text{ mes}}\right)$$

$$= \mathbb{E}\left(\underbrace{\gamma_p^M(g_p, P_{p+1}, r_{p+1})}_{\text{hyp recurrence}} \prod_{k=0}^{p-1} \gamma_k^M(g_k)\right)$$

$$= \mathbb{E}\left(\gamma_p^M(g_p, P_{p+1}, r_{p+1}) \prod_{k=0}^{p-1} \gamma_k^M(g_k)\right) \stackrel{\text{hyp recurrence}}{=} \gamma_p(g_p, P_{p+1}, r_{p+1})$$

$$\begin{aligned} &= \mathbb{E}\left(\underbrace{\gamma_p^M(g_p, P_{p+1}, r_{p+1})}_{\mathbb{E}(r_{p+1}(X_{0:p}) | X_{0:p})} \prod_{k=0}^{p-1} \gamma_k^M(g_k(X_{0:k}))\right) = \mathbb{E}\left(r_{p+1}(X_{0:p+1}) \prod_{k=0}^p \gamma_k^M(g_k(X_{0:k}))\right) \\ &= \gamma_{p+1}(r_{p+1}) \end{aligned}$$

NB: $\gamma_{p+1}(R_{p+1}) = \gamma_p(g_p P_{p+1} R_{p+1})$

$$\gamma_{p+1}(1) = \gamma_p(g_p)$$

•
$$\gamma_{p+1}(R_{p+1}) = \frac{\gamma_p(g_p P_{p+1} R_{p+1})}{\gamma_p(g_p)} = \frac{\gamma_p(g_p P_{p+1} R_{p+1})}{\gamma_p(g_p)}$$

•
$$\mathbb{E}(\gamma_{p+1}^M(R_{p+1}) | \mathcal{F}_p) = \frac{\gamma_p^M(g_p P_{p+1} R_{p+1})}{\gamma_p^M(g_p)}$$

pendant sur
linear particulière

Thm: On suppose que pour $p \in [0, n-1]$

$$0 < \underline{g}_p = \inf_{x_{0:p} \in E^{p+1}} g_p(x_{0:p}) \leq \sup_{x_{0:p} \in E^{p+1}} g_p(x_{0:p}) = \overline{g}_p < +\infty.$$

et que l'indépendance est vérifiée à l'initialisation
et l'indépendance conditionnelle à chaque étape de sélection
et de mutation (=) ~~systematique~~

Alors pour tout $p \in [0, n]$ et toute fonction
 $h_p: E^{p+1} \rightarrow \mathbb{R}$ mesurable bornée par $|h_p| < +\infty$,

$$\sup_{M \geq 1} \sqrt{M} \mathbb{E}^{1/4} \left[(\eta_p^M(h_p) - \eta_p(h_p))^4 \right] < +\infty$$

$$\sup_{M \geq 1} \sqrt{M} \mathbb{E}^{1/4} \left[(\chi_p^M(h_p) - \chi_p(h_p))^4 \right] < +\infty$$

En outre $\mathbb{P} \left(\lim_{M \rightarrow +\infty} \eta_p^M(h_p) = \eta_p(h_p) \right) = 1 = \mathbb{P} \left(\lim_{M \rightarrow +\infty} \chi_p^M(h_p) = \chi_p(h_p) \right)$

Corollaire: Sous les hypothèses du théorème si $f_n: E^{m+1} \rightarrow \mathbb{R}$
 est bornée
 et $\mathbb{P}(\lim_{M \rightarrow +\infty} \sum_{M \geq 1} \sqrt{M} \mathbb{E}^{1/4} \left(\sum_{M \geq 1} (f_n - \mathbb{E}[f_n(X_{0:n})])^4 \right) < +\infty$
 et $\mathbb{P}(\lim_{M \rightarrow +\infty} \sum_{M \geq 1} (f_n - \mathbb{E}[f_n(X_{0:n})]) = 1$

preuve du théorème:

• Démontrons la c.p.s. des bornes sur moments d'ordre 4.

$$\mathbb{E} \left[\left(\sum_{M \geq 1} (y_p^M(h_p) - y_p(h_p)) \right)^4 \right] \leq \frac{C}{M^2} \quad \text{avec } C < +\infty$$

$$\Rightarrow \mathbb{E} \left[\sum_{M \geq 1} (y_p^M(h_p) - y_p(h_p))^4 \right] < +\infty$$

$$\Rightarrow \mathbb{P} \left(\sum_{M \geq 1} (y_p^M(h_p) - y_p(h_p))^4 < +\infty \right) = 1$$

$$\Rightarrow \mathbb{P} \left(\lim_{M \rightarrow +\infty} \sum_{M \geq 1} (y_p^M(h_p) - y_p(h_p)) = 0 \right) = 1$$

car le terme général d'une série c.p. tend vers 0.

• Montrons $\sup_{M \geq 1} M^2 \mathbb{E} \left[\left(\gamma_p^\pi(h_p) - \gamma_p(h_p) \right)^4 \right] < +\infty$
 par récurrence sur p .

Initialisation: $\gamma_0^\pi = \frac{1}{M} \sum_{m=1}^M \delta_{X_{0,m}^{\circ,m}}$ avec les $(X_{0,m}^{\circ,m})_{1 \leq m \leq M}$ i.i.d. $\sim \gamma_0$.

$$\mathbb{E} \left[\left(\gamma_0^\pi(h_0) - \gamma_0(h_0) \right)^4 \right] = \frac{1}{M^4} \sum_{m_1, m_2, m_3, m_4=1}^M \mathbb{E} \left[\prod_{z=1}^4 \left(h_0(X_{0,m_z}^{\circ,m_z}) - \gamma_0(h_0) \right) \right]$$

Dès que l'un des m_z est distinct des trois autres l'espérance dans la somme est nulle du fait du caractère i.i.d. $\sim \gamma_0$ des $X_{0,m}^{\circ,m}$.

• Restent les termes correspondant
 - aux 4 indices égaux M termes en $\mathbb{E} \left(\left(h_0(X_{0,1}^{\circ,1}) - \gamma_0(h_0) \right)^4 \right)$
 - à 2 couples d'indices égaux et prenant des valeurs différentes.
 $3 \times M \times (M-1)$ termes en $\left(\text{Var}(h_0(X_{0,1}^{\circ,1})) \right)^2$
 dont premier m_2, m_3, m_4
 et celui égal à m_1 .

$$\mathbb{E} \left(\left(\eta_0^M(h,1) - \eta_0(h,1) \right)^4 \right) = \frac{1}{M^3} \mathbb{E} \left(\left(h, (X_0^{j_1}) - \eta_0(h,1) \right)^4 \right) + \frac{3(M-1)}{M^3} \left(\text{Var} h, (X_0^{j_1}) \right)^2$$

$$\leq \frac{C}{M^2} \quad \text{avec } C < +\infty.$$

Supposons l'hypothèse au rang p et montrons la au rang $p+1$

$$\left(\eta_{p+1}^M(h_{p+1}) - \eta_{p+1}(h_{p+1}) \right)^4 \leq 8 \left(\eta_{p+1}^M(h_{p+1}) - \mathbb{E} \left(\eta_{p+1}^M(h_{p+1}) \mid \mathcal{F}_p \right) \right)^4$$

$$+ 8 \left(\frac{\eta_p^M(g_p, P_{p+1}, h_{p+1})}{\eta_p^M(g_p)} - \frac{\eta_p(g_p, P_{p+1}, h_{p+1})}{\eta_p(g_p)} \right)^4.$$

$$\left(\frac{\eta_p^M(g_p, P_{p+1}, h_{p+1})}{\eta_p^M(g_p)} - \frac{\eta_p(g_p, P_{p+1}, h_{p+1})}{\eta_p(g_p)} \right)^4 \leq 8 \frac{\left(\eta_p^M(g_p, P_{p+1}, h_{p+1}) - \eta_p(g_p, P_{p+1}, h_{p+1}) \right)^4}{\left(\eta_p^M(g_p) \right)^4}$$

$$+ 8 \left(\eta_p(g_p, P_{p+1}, h_{p+1}) \right)^4 \left(\frac{\eta_p(g_p) - \eta_p^M(g_p)}{\eta_p(g_p) \eta_p^M(g_p)} \right)^4$$

$$\leq \frac{8}{\delta^4} \left(\sum_P^M (g_P p_{P+1} h_{P+1}) - \sum_P^M (g_P) \right) + \frac{8}{\delta^8} \overline{\delta_P^4} \overline{h_{P+1}^4} \left(\sum_P^M (g_P) - \sum_P^M (g_P) \right)^4$$

En appliquant l'hypothèse de récurrence $h_P = g_P p_{P+1} h_{P+1}$
 et $h_P = g_P$, on obtient

que
$$\mathbb{E} \left(\left(\frac{\sum_P^M (g_P p_{P+1} h_{P+1})}{\sum_P^M (g_P)} - \frac{\sum_P^M (g_P p_{P+1} h_{P+1})}{\sum_P^M (g_P)} \right)^4 \right) \leq \frac{C}{M^2}$$

$$\mathbb{E} \left(\left(\sum_{P+1}^M (h_{P+1}) - \mathbb{E} \left(\sum_{P+1}^M (h_{P+1}) \mid \mathcal{F}_P \right) \right)^4 \right) = \mathbb{E} \left(\mathbb{E} \left(\left(\frac{1}{M} \sum_{m=1}^M (h_{P+1}(X_{0:P+1}^{P+1,m}) - \mathbb{E}(h_{P+1}(X_{0:P+1}^{P+1,m}) \mid \mathcal{F}_P)) \right)^4 \mid \mathcal{F}_P \right) \right)$$

$$= \frac{1}{M^4} \sum_{m_1, m_2, m_3, m_4=1}^M \mathbb{E} \left(\mathbb{E} \left(\frac{1}{M^4} \left\{ h_{P+1}(X_{0:P+1}^{P+1,m_1}) - \mathbb{E}(h_{P+1}(X_{0:P+1}^{P+1,m_1}) \mid \mathcal{F}_P) \right\} \mid \mathcal{F}_P \right) \right) \leq \frac{C}{M^2}$$

même phénomène qu'à l'introduction car les $X_{0:P+1}^{P+1,m}$ sont condit indep sachant \mathcal{F}_P .
 Ainsi $\mathbb{E} \left(\frac{1}{M^4} \dots \mid \mathcal{F}_P \right) = 0$ dès lors que l'un des m_i est distinct des 3 autres

Ainsi $\sup_{M \geq 1} M^2 \mathbb{E} \left(\left(\sum_{p+1}^M (\eta_{p+1}(h_{p+1}) - \eta_{p+1}(h_p)) \right)^4 \right) < +\infty.$

• passage aux mesures non normalisées

$$\begin{aligned} \gamma_p^M(h_p) &= \eta_p^M(h_p) \prod_{k=0}^{p-1} \eta_k^M(\delta_k) \\ &= \prod_{k=0}^p \eta_k^M(h_k). \end{aligned}$$

On pose $h_k = \delta_k \quad \forall k \in \llbracket 0, p \rrbracket$

$$\gamma_p(h_p) = \eta_p(h_p) \prod_{k=0}^{p-1} \eta_k(\delta_k) = \prod_{k=0}^p \eta_k(h_k).$$

$$\gamma_p^M(h_p) - \gamma_p(h_p) = \sum_{k=0}^p \left(\prod_{j=0}^{k-1} \eta_j^M(h_j) \right) \left(\eta_k^M(h_k) - \eta_k(h_k) \right) \prod_{j=k+1}^p \eta_j(h_j)$$

$$\left(\gamma_p^M(h_p) - \gamma_p(h_p) \right)^4 \leq (p+1)^3 \underbrace{\left(\prod_{j=0}^{k-1} \eta_j^M(h_j) \right)^4}_{\leq \frac{p}{\delta \neq k}} \underbrace{\left(\prod_{j=k+1}^p \eta_j(h_j) \right)^4}_{|h_j|_4} \left(\eta_k^M(h_k) - \eta_k(h_k) \right)^4$$

Donc $\sup_{M \geq 1} M^2 \mathbb{E} \left(\left(\gamma_p^M(h_p) - \gamma_p(h_p) \right)^4 \right) < +\infty$
 d'après le résultat sur
 mesures de proba \square