

Approximation d'intégrale par la méthode de Monte-Carlo

Soit $d, 1$ et $f: [0, 1]^d \rightarrow \mathbb{R}$ intégrable par μ_d . Soit $I = \int_{[0,1]^d} f(x) d\mu_d(x)$

Soient $(X_{n,i})_{n,1}, \dots, (X_{n,d})_{n,1}, \dots, (X_{n,d})_{n,m}$ duites de v.a. réelles iid de loi $U([0,1])$.

Soit $Y_n = (X_{n,1}, \dots, X_{n,d})$. C'est une v.a. sur \mathbb{R}^d de loi $U([0,1]^d)$ par iid des $X_{n,i}$.

Soit $S_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n f(Y_k)$.

Alors $S_n \xrightarrow{\mu_d \text{-p.s.}} I$.

Et si $\|f\|_\infty < +\infty$, alors $\forall \varepsilon \in [0; \frac{\|f\|_\infty}{\|f\|_2}]$, $P(|S_n - I| \geq \varepsilon \|f\|_\infty) \leq 2 \exp(-\frac{m \varepsilon^2 \|f\|_\infty^2}{4 \|f\|_2^2})$.

démo:

On a $E[f(Y_n)] = \int_{[0,1]^d} f(x) d\mu_{Y_n}(x) = \int_{[0,1]^d} f(x) \prod_{i=1}^d \mathbb{1}_{[0,1]}(x_i) d\mu_d(x) = \int_{[0,1]^d} f(x) d\mu_d(x) = I$.

Et $E[|f(Y_n)|] \leq \|f\|_\infty$.

Donc les $f(Y_n)$ sont intégrables, et sont iid car les $(Y_n)_m$ sont iid. La loi forte des grands nombres s'applique alors et nous dit que $S_n - \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n f(Y_k) \xrightarrow{\mu_d \text{-p.s.}} 0$.

2) On suppose $\|f\|_\infty < +\infty$. Soit $\varepsilon > 0$.

On a: $P(S_n - I \geq \varepsilon \|f\|_\infty) = P(\exp(\alpha(S_n - I)) \geq \exp(\alpha \varepsilon \|f\|_\infty)) \leq \frac{E[\exp(\alpha(S_n - I))]}{e^{\alpha \varepsilon \|f\|_\infty}}$
car $x \mapsto e^{\alpha x}$ croît

On, $E[\exp(\alpha(S_n - I))] = E[\exp(\alpha(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n f(Y_i) - \frac{1}{n} I))] = E[\exp(\frac{\alpha}{n} (\sum_{i=1}^n (f(Y_i) - I)))]$
 $= E[\prod_{i=1}^n \exp(\frac{\alpha}{n} (f(Y_i) - I))] = E[\exp(\frac{\alpha}{n} (f(Y_1) - I))]^n$
iid

3) $e^{-t} \leq 1 + t + t^2$ sur $[1, 1]$.

En effet, pour $g(t) = e^{-t}(1+t+t^2)$, $g'(t) = e^{-t}(1+2t-1-t-t^2) = e^{-t}(t-t^2) = e^{-t} \cdot t(1-t)$
Donc g est croissant sur $[1, 0]$, décroissant sur $[0, 1]$, et $g(0) = 1$.
Donc $e^{-t}(1+t+t^2) \geq 1$ sur $[1, 1]$.

4) On a $|f(Y_i) - I| \leq \|f\|_\infty + \int_{[0,1]^d} |f(x)| d\mu_d(x) \leq 2\|f\|_\infty$.

Ainsi, si $\frac{\alpha}{n} \times 2\|f\|_\infty \leq 1 \Leftrightarrow \alpha \leq \frac{n}{2\|f\|_\infty}$, on a:

$P(|S_n - I| \geq \varepsilon \|f\|_\infty) \leq e^{-\alpha \varepsilon \|f\|_\infty} \times [E[1 + \frac{\alpha}{n} (f(Y_1) - I) + \frac{\alpha^2}{n^2} (f(Y_1) - I)^2]]^m$

On, $E[1] = 1$, $E[f(Y_1) - I] = E[f(Y_1)] - I = 0$

$0 \leq E[(f(Y_1) - I)^2] = \text{var}(f(Y_1)) = E[f(Y_1)^2] - E[f(Y_1)]^2 \leq \|f\|_2^2$

Donc $P(|S_n - I| \geq \varepsilon \|f\|_\infty) \leq e^{-\alpha \varepsilon \|f\|_\infty} (1 + \frac{\alpha^2}{n^2} \|f\|_2^2)^m$
 $\leq e^{-\alpha \varepsilon \|f\|_\infty} e^{\frac{\alpha^2}{n} \|f\|_2^2}$ car $1+x \leq e^x$ sur \mathbb{R}
 $\Rightarrow 1 + \frac{x}{n} \leq e^{\frac{x}{n}}$ sur \mathbb{R}
 $\Rightarrow (1 + \frac{x}{n})^n \leq e^x$ sur $[0; +\infty[$.

On cherche α_0 minimisant le terme de droite.

On trouve alors $\alpha_0 = (-1) \times \frac{-\varepsilon \|f\|_\infty}{2 \|f\|_2^2} = \frac{n \varepsilon \|f\|_\infty}{2 \|f\|_2^2}$.

On a besoin de $\alpha_0 \leq \frac{n}{2\|f\|_\infty}$, ce qui donne: $\frac{n \varepsilon \|f\|_\infty}{2 \|f\|_2^2} \leq \frac{n}{2\|f\|_\infty} \Leftrightarrow \varepsilon \leq \frac{\|f\|_\infty^2}{\|f\|_2^2}$.

Et $\alpha_0^2 \frac{\|f\|_2^2}{n} - \alpha_0 \varepsilon \|f\|_\infty = \frac{n^2 \varepsilon^2 \|f\|_\infty^2}{4 \|f\|_2^4} - \frac{n \varepsilon^2 \|f\|_\infty^2}{2 \|f\|_2^2} = -\frac{n \varepsilon^2 \|f\|_\infty^2}{4 \|f\|_2^2}$

Donc $\forall \varepsilon \in [0; \frac{\|f\|_\infty^2}{\|f\|_2^2}]$, $P(|S_n - I| \geq \varepsilon \|f\|_\infty) \leq 2 \exp(-n (\frac{\varepsilon \|f\|_\infty}{2 \|f\|_2^2})^2)$ \square

AGNIEL Vidal

Ref: Oursard, Probabilités 2 (mais incomplet)

Recherches: 236, 262, 263