

Correction de la feuille Cours_12 : Théorème central limite (première forme).

Ex 1 : 1) $X_k \hookrightarrow \mathcal{B}(p)$ et les X_k sont indépendantes donc $Y_n = \sum_{k=1}^n X_k \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)$

2) Les X_k sont des gaussiennes indépendantes donc $Y_n = \sum_{k=1}^n X_k$ est une gaussienne,

de plus $E(Y_n) = 0$ (linéarité) et $V(Y_n) = \sum_{k=1}^n V(X_k)$ (indépendance) donc $Y_n = \sum_{k=1}^n X_k \hookrightarrow \mathcal{N}(0, n)$

Ex 2 : $M_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k$ donc (linéarité) $E(M_n) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n E(X_k)$ $E(M_n) = \mu$

et (indépendance) $V(M_n) = \frac{1}{n^2} \sum_{k=1}^n V(X_k)$ $E(M_n) = \frac{\sigma^2}{n}$

Ex 3 : 1) On connaît l'espérance et la variance de Y donc $Y^* = \frac{Y - np}{\sqrt{np(1-p)}}$

2) (stabilité des lois normales) $M_n^* \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)$

3) a. Avec les résultats de l'Ex 2. $M_n^* = \frac{M_n - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} = \frac{\sqrt{n}(M_n - \mu)}{\sigma}$

b. (Réfléchir avant de se lancer, raisonnement classique ; utiliser $Y_n = nM_n$.)

$$\begin{aligned} Y_n^* &= \frac{Y_n - E(Y_n)}{\sqrt{V(Y_n)}} \\ &= \frac{nM_n - nE(M_n)}{\sqrt{n^2 V(M_n)}} \quad (\text{propriétés de l'espérance et de la variance}). \\ &= \frac{M_n - E(M_n)}{\sqrt{V(M_n)}} = M_n^* \end{aligned}$$

$$\boxed{Y_n^* = M_n^*}$$

Dans les théorèmes suivant on peut remplacer M_n^* et Y_n^* . (Par exemple dans le TCL)

Ex 4 : 1) Soit $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de variables aléatoires réelles indépendantes admettant une espérance μ et une variance σ^2 . On note M_n

2) Pour $a < b$, $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(a \leq M_n^* \leq b) = \int_a^b \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt$.

3) $\lim_{n \rightarrow +\infty} P\left(|M_n - \mu| \leq \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \Phi^{-1}\left(1 - \frac{\alpha}{2}\right)\right) = 1 - \alpha$

4) En prenant $\alpha = 0,05$: on sait que $\Phi^{-1}\left(1 - \frac{0,05}{2}\right) \approx 1,96$ (Voir la table donnant les valeurs de Φ)

On obtient alors $\lim_{n \rightarrow +\infty} P\left(|M_n - \mu| \leq 1,96 \times \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right) = 0,95$

Autrement dit :

$\left[M_n - 1,96 \times \frac{\sigma}{\sqrt{n}}; M_n + 1,96 \times \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right]$ un intervalle de confiance asymptotique de μ au niveau de confiance de 95%.

$$\lim_{\substack{n \rightarrow +\infty \\ \text{asymptotique}}} P\left(\mu \in \underbrace{\left[M_n - 1,96 \frac{\sigma}{\sqrt{n}}; M_n + 1,96 \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right]}_{\text{Intervalle de confiance de } \mu \text{ à } 95\%}\right) = 0,95$$

Ex 5 : 1) On se place dans la situation Y_n est la somme de n variables aléatoires de Bernoulli de paramètres p mutuellement indépendantes.

On a bien $Y_n \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)$ et ainsi $Y_n^* = \frac{Y_n - np}{\sqrt{np(1-p)}}$

Le théorème central limite permet d'affirmer que : $\forall x \in \mathbb{R}, \lim_{n \rightarrow +\infty} P(M_n^* \leq x) = \Phi(x)$
où ϕ est la fonction de répartition de la loi $\mathcal{N}(0, 1)$.

et comme $Y_n^* = M_n^*, \forall x \in \mathbb{R}, \lim_{n \rightarrow +\infty} P(Y_n^* \leq x) = \Phi(x)$

Si pour tout $n \in \mathbb{N}, Y_n \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)$ alors $\forall x \in \mathbb{R}, \lim_{n \rightarrow +\infty} P\left(\frac{Y_n - np}{\sqrt{np(1-p)}} \leq x\right) = \Phi(x)$

2) Pour n assez grand, la loi de $\frac{Y_n - np}{\sqrt{np(1-p)}}$ peut être approchée par la loi $\mathcal{N}(0, 1)$ donc

Pour n assez grand, la loi de Y_n peut être approchée par la loi normale $\mathcal{N}(np, np(1-p))$

3) On reprend le résultat de l'Ex 5 : $\left[F_n - 1,96 \times \frac{\sqrt{p(1-p)}}{\sqrt{n}}; F_n + 1,96 \times \frac{\sqrt{p(1-p)}}{\sqrt{n}}\right]$ un intervalle de confiance asymptotique de μ au niveau de confiance de 95%.

or on sait que $p(1-p) \leq \frac{1}{4}$ donc $1,96 \times \frac{\sqrt{p(1-p)}}{\sqrt{n}} \leq \frac{1}{\sqrt{n}}$

donc

$\left[F_n - \frac{1}{\sqrt{n}}; F_n + \frac{1}{\sqrt{n}}\right]$ est un intervalle de confiance asymptotique de p au seuil de confiance de (au moins) 95%

Ex 6 : X suit la loi binomiale $\mathcal{B}(200; 0,4)$.

1) Loi usuelle : $E(X) = 80, V(X) = 48$.

2) En considérant $n = 200$ suffisamment grand, sachant que $np \geq 10$ et $np(1-p) \geq 10$

on peut approcher la loi de X par une loi normale $\mathcal{N}(80, 48)$

3)

$$\mathbb{P}(70 \leq X \leq 90) = P(X \leq 90) - P(X \leq 69) = P\left(X^* \leq \frac{10}{\sqrt{48}}\right) - P\left(X^* \leq \frac{-11}{\sqrt{48}}\right) \approx \phi\left(\frac{10}{\sqrt{48}}\right) - \phi\left(\frac{-11}{\sqrt{48}}\right)$$

$$\mathbb{P}(70 \leq X \leq 90) \approx 0,87$$