

Loi faible des grands nombres, Théorème Limite Central, cv en loi

Éléments de correction

Inégalités de Markov et Bienaymé-Tchebychev

Exercice 1

On utilise l'inégalité de Bienaymé-Tchebychev avec F_n la variable aléatoire représentant la fréquence du nombre de pile $F_n = \frac{X_n}{n}$, avec X_n le nombre de pile observés. X_n suit la loi binomiale de paramètres n et $1/2$ donc F_n est une variable aléatoire d'espérance $\frac{1}{2}$ et de variance $\frac{1}{4n}$, elle vérifie les conditions d'application de l'inégalité et on obtient : $P(|F_n - \frac{1}{2}| \geq \varepsilon) \leq \frac{1}{4n\varepsilon^2}$

Exercice 2 (d'après EDHEC 2017, voie S)

0. Réponses brutes à rédiger : On montre que la fonction de répartition de M_n est $F_{M_n}(x) = \begin{cases} 0 & , \text{ si } x < 0 \\ x^n & , \text{ si } 0 \leq x \leq 1 \\ 1 & , \text{ si } x > 1 \end{cases}$

Puis qu'une densité f_{M_n} de M_n est définie pour tout $x \in \mathbb{R}$ par : $f_{M_n}(x) = \begin{cases} 0 & , \text{ si } x < 0 \\ nx^{n-1} & , \text{ si } 0 \leq x \leq 1 \\ 0 & , \text{ si } x > 1 \end{cases}$

Les intégrales permettant de calculer l'espérance et le moment d'ordre 2 de M_N sont des intégrales de fonctions continues sur le segment $[0, 1]$ et ne posent donc pas de difficulté.

1. M_n admettant un moment d'ordre 2, $(M_n - 1)^2$ admet une espérance et est positive, on peut donc appliquer l'inégalité de Markov à $(M_n - 1)^2$:

$$\forall \varepsilon > 0, \quad P((M_n - 1)^2 \geq \varepsilon^2) \leq \frac{E((M_n - 1)^2)}{\varepsilon^2}$$

Or, par linéarité de l'espérance,

$$E((M_n - 1)^2) = E(M_n^2) - 2E(M_n) + 1 = \frac{n}{n+2} - \frac{2n}{n+1} + 1 = \frac{2}{(n+1)(n+2)}$$

et donc

Conclusion :

$$\forall \varepsilon > 0, \quad P((M_n - 1)^2 \geq \varepsilon^2) \leq \frac{2}{(n+1)(n+2)\varepsilon^2}$$

2. Pour tout $\varepsilon > 0$, $\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{2}{(n+1)(n+2)\varepsilon^2} = 0$, donc par encadrement $\lim_{n \rightarrow +\infty} P((M_n - 1)^2 \geq \varepsilon^2) = 0$. Or, $((M_n - 1)^2 \geq \varepsilon^2) = (|M_n - 1| \geq \varepsilon)$, on peut donc conclure.

Conclusion :

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} P(|M_n - 1| \geq \varepsilon) = 0$$

Convergence en loi

Exercice 3

Pour tout entier naturel k , $P(X_n = k) = \frac{1}{n^k k!} e^{-\frac{1}{n}}$ en notant X la variable certaine égale à 0, on a $P(X = 0) = 1$ et $P(X = k) = 0$ pour $k \neq 0$

Or $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(X_n = 0) = \lim_{n \rightarrow +\infty} e^{-\frac{1}{n}} = 1$ puisque $n^0 \times 0! = 1$ et par simple composition de limites de référence.

et pour tout k naturel **non nul**, $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(X_n = k) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{1}{n^k k!} e^{-\frac{1}{n}} = 0$

Donc (X_n) converge bien en loi vers la variable certaine égale à 0.

Exercice 4 (d'après EDHEC 2013)

G_n est bien définie sur $] \frac{1}{2n}; +\infty[$ car $1 - \frac{1}{2nx} > 0$ sur cet intervalle.

Pour x fixé dans \mathbb{R}_+^* , puisque $\frac{1}{2n} \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$, il existe un entier n_0 à partir duquel $\frac{1}{2n} < x$.

Donc pour tout x , pour n suffisamment grand, $G_n(x) = (1 - \frac{1}{2nx})^n$.

Pour étudier cette limite classique, il faut penser à passer au ln, trouver un équivalent puis une limite, puis repasser à l'exponentielle dans cette limite en invoquant la continuité de l'exponentielle (se référer à l'item 7 de l'ex1 du TD6 ou à la démo l'ex 7 du cours).

On trouve alors que $G_n(x) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} e^{-\frac{1}{2x}}$.

En posant $F(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } x \leq 0 \\ e^{-\frac{1}{2x}} & \text{si } x > 0 \end{cases}$

On prouve alors que F est croissante, de limite nulle en $-\infty$ et 1 en $+\infty$, qu'elle est C^0 sur \mathbb{R} et C^1 sur \mathbb{R}^* (preuves laissés au lecteur) et on a donc la réponse car la fonction limite F est bien la fonction de répartition d'une var à densité Y .

Exercice 5 (d'après EDHEC 2017, voie S)

1. Dans le programme proposé, X est une réalisation de n variables indépendantes de loi uniforme sur $[0,1]$. M_n peut alors être simulée à l'aide de la fonction max :

```
def f(n):
    X=rd.random(n)
    Y=n*(1-np.max(X))
    return Y
```

2. a. Les deux histogrammes sont très proches, les simulations de Y_n sont donc proches des simulations d'une loi exponentielle de paramètre 1.

Conclusion :

On peut conjecturer que (Y_n) converge en loi vers une variable de loi exponentielle de paramètre 1.

- b. Pour tout $x \in \mathbb{R}$,

$$F_{Y_n}(x) = P(Y_n \leq x) = P(n(1 - M_n) \leq x) = P\left(M_n \geq 1 - \frac{x}{n}\right) = 1 - F_{M_n}\left(1 - \frac{x}{n}\right)$$

La dernière égalité étant vraie car M_n est à densité.

Et avec la question 0 de l'ex 2 :

Conclusion :

$$F_{Y_n}(x) = \begin{cases} 1 & , \text{ si } 1 - \frac{x}{n} < 0 \Leftrightarrow x > n \\ 1 - \left(1 - \frac{x}{n}\right)^n & , \text{ si } 0 \leq 1 - \frac{x}{n} \leq 1 \Leftrightarrow 0 \leq x \leq n \\ 0 & , \text{ si } 1 - \frac{x}{n} > 1 \Leftrightarrow x < 0 \end{cases}$$

- c. Soit $x \geq 0$. Pour $n \geq x$, on a d'après 2.a.,

$$F_{Y_n}(x) = 1 - \left(1 - \frac{x}{n}\right)^n$$

Or, $\lim_{n \rightarrow +\infty} \left(1 - \frac{x}{n}\right)^n = e^{-x}$. En effet, $\ln\left(1 - \frac{x}{n}\right) \sim -\frac{x}{n}$, donc $n \ln\left(1 - \frac{x}{n}\right) \sim -x$, ou encore $\lim_{n \rightarrow +\infty} \ln\left(\left(1 - \frac{x}{n}\right)^n\right) = -x$. Reste alors à utiliser la continuité de la fonction exponentielle pour obtenir ce qui était annoncé.

Conclusion :

Pour tout $x \geq 0$, $\lim_{n \rightarrow +\infty} F_{Y_n}(x) = 1 - e^{-x}$.

- d. Pour tout $x < 0$, $F_{Y_n}(x) = 0$ et avec 3.(b), on peut conclure que pour tout $x \in \mathbb{R}$, $F_{Y_n}(x)$ tend, quand $n \rightarrow +\infty$, vers la fonction de répartition d'une loi exponentielle de paramètre 1.

Conclusion :

(Y_n) converge en loi vers une variable de loi exponentielle de paramètre 1.

Exercice 6 (en utilisant le TCL, d'après HEC 1999)

Pour $N \in \mathbb{N}^*$, (X_n) est une suite de variables mutuellement indépendantes et pour $i \in \llbracket 1, N \rrbracket$, X_i suit la loi de Poisson de paramètre 1.

Par stabilité, on a alors que Y_n suit la loi de Poisson de paramètre $\sum_{i=1}^N 1 = N$.

On sait alors que $E(Y_N) = N$ et $V(Y_N) = N \neq 0$.

Comme les variables X_1, \dots, X_N sont mutuellement indépendantes, et de même loi, on applique le théorème limite central et $\frac{Y_N - E(Y_N)}{\sqrt{V(Y_N)}}$

converge en loi vers la loi $\mathcal{N}(0,1)$. Donc $\lim_{N \rightarrow +\infty} P\left(\frac{Y_N - E(Y_N)}{\sqrt{V(Y_N)}} \leq x\right) = \Phi(x)$.

Pour $x = 0$, $\lim_{N \rightarrow +\infty} P\left(\frac{Y_N - E(Y_N)}{\sqrt{V(Y_N)}} \leq 0\right) = \Phi(0) = \frac{1}{2}$

et comme $\sqrt{N} > 0$, on conclut $\lim_{N \rightarrow +\infty} P(Y_N \leq N) = \frac{1}{2}$

Théorème Limite Central et approximations usuelles

Exercice 8

Soit $X = \sum_{k=1}^{121} X_k$ avec les X_k mutuellement indépendants (les 121 personnes ayant des remboursements indépendants les uns des autres.)

$$E(X_k) = 121 \times 50 = 6050 \quad \text{et} \quad V(X_k) = 121 \times (30)^2 = (11 \times 30)^2 = 330^2 \quad \text{donc} \quad \sigma = 330.$$

Sans aucune autre information sur la loi des X_k , le nombre de termes étant assez grand (121 bien plus grand que 30), on peut appliquer le théorème central limite et la loi de X est proche d'une loi normale.

La probabilité cherchée est alors donnée par $P(X < 6545) = P(X^* < \frac{6545-6050}{330}) \approx P(Y < \frac{495}{330})$. avec $Y \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)$

Or puisque $\frac{495}{330} = \frac{45 \times 11}{3 \times 11 \times 10} = \frac{3 \times 3 \times 5}{3 \times 2 \times 5} = \frac{3}{2} = 1,5$. Il suffit maintenant de chercher dans la table de la loi normale pour trouver $\Phi(1,5) \approx 0,9332$.

Pour conclure, il y a donc environ 93% de chances que la somme suffise à rembourser les 121 personnes.

Exercice 9 (Approximat° d'une loi binomiale et problématique de correct° de continuité qd n n'est "pas si gd")

On appelle Y le nombre de filles parmi les 64 naissances. La variable Y suit la loi $\mathcal{B}(64, 1/2)$. On a $np = n(1-p) = 32$ et $n = 64$ donc les paramètres de la loi sont suffisamment grands pour appliquer la propriété d'approximation de la loi binomiale $\mathcal{B}(n, p)$ par la loi $\mathcal{N}(np, np(1-p))$, de sorte que :

$$P(Y \geq 40) = P(Y \geq 39,5) \approx P(U \geq 39,5) \quad \text{où} \quad U \hookrightarrow \mathcal{N}(32, 16).$$

$$\text{donc} \quad P(Y \geq 40) \approx P(Z \geq \frac{39,5-32}{\sqrt{16}}) = P(Z \geq \frac{15}{8}) \quad \text{où} \quad Z \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1).$$

or $\frac{15}{8} \approx 1,875$ donc en lisant dans la table de la loi normale centrée réduite, on trouve que $\Phi(1,87) = P(Z \leq 1,87) \approx 0,9693$ et $\Phi(1,88) = P(Z \leq 1,88) \approx 0,9699$ donc au centième près on a $\Phi(1,875) \approx 0,97$.

Au final $P(Y \geq 40) \approx 1 - \Phi(1,875) \approx 0,03$.

Sur 64 naissances, il y a donc environ 3% de chances qu'il y ait plus de 40 naissances de filles.