

Exercice 1 : test du Khi-deux - sujet A

- On obtient à la calculatrice : $\bar{x}_e \approx 4,528$ à 10^{-3} près par excès
et $v_e \approx 4,505$ à 10^{-3} près par excès.
- On constate que \bar{x}_e et v_e sont proches. Pour une variable aléatoire X suivant une loi de Poisson de paramètre λ , $E(X) = V(X) = \lambda$.
 λ est donc la valeur moyenne de X , paramètre inconnu que l'on estime ponctuellement par $\bar{x}_e \approx 4,5$.
- On va tester l'hypothèse nulle H_0 contre l'hypothèse alternative H_1 :

$$\begin{cases} H_0 : & \text{la variable aléatoire } X \text{ suit la loi de Poisson } \mathcal{P}(\lambda), \\ & \text{les observations suivent la distribution théorique spécifiée,} \\ H_1 : & X \text{ ne suit pas la loi } \mathcal{P}(\lambda), \\ & \text{les observations ne suivent pas la distribution théorique spécifiée.} \end{cases}$$

- (a) Dans le test du Khi-deux, chaque effectif théorique c_i doit être supérieur ou égal à 5. Si cette condition n'est pas satisfaite, il y a lieu de regrouper deux ou plusieurs classes adjacentes. Avant regroupement : $c_0 = 2,00$ et $c_9 = 4,17$, $c_{10} = 1,88$, $c_{11} = 0,77$, $c_{12} = 0,29$, $c_{13+} = 0,14$
Le regroupement s'est effectué sur les deux premières classes de la distribution et sur les 5 dernières classes (car $c_{13} < c_{12} < c_{11} < c_{10} < c_9 < 5$)
 k représente donc le nombre de classes après regroupement : $k = 9$.

On dispose automatiquement de la relation $\sum_{i=1}^9 c_i = 180$

$$(b) \quad c_6 = n p_6 \quad \text{avec } n = 180 \text{ et } p_6 = P([X = x_6]) = P(X = 6) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^6}{6!}$$

$$\text{D'où } c_6 = 180 \times e^{-4,5} \times \frac{4,5^6}{6!} \approx 23,06$$

- (a) On prend pour variable aléatoire de test : $Z = \sum_{i=1}^9 \frac{(N_i - c_i)^2}{c_i}$
où N_i est la variable aléatoire qui compte le nombre d'intervalles de 1 minute (parmi 180 intervalles), qui prennent i clients.

Z suit approximativement la loi du Khi-deux à $k - 1 - r$ degrés de liberté où k est le nombre de valeurs observées après regroupement et r le nombre

de paramètres de la loi de X qu'il a fallu estimer. Ici $r = 1$.

Donc Z suit approximativement la loi χ_7^2 .

(b)

$$\chi_{obs}^2 = \frac{(n_1 - c_1)^2}{c_1} + \frac{(n_2 - c_2)^2}{c_2} + \dots + \frac{(n_9 - c_9)^2}{c_9} \approx 1,05$$

(c) On cherche le réel positif z_α tel que $P(Z \leq z_\alpha) = 95\%$.

On obtient à la calculatrice : $z_\alpha \approx 14,067$.

Pour l'échantillon observé, $\chi_{obs}^2 < z_\alpha$. L'écart observé n'est pas significatif au seuil α . Cet écart est imputable aux fluctuations d'échantillonnage.

On ne peut pas rejeter l'hypothèse H_0 selon laquelle X suit une loi de Poisson.

Exercice 2 : 6 questions indépendantes - sujet B

- Pour avoir des tirages équiprobables avec des jetons 2 à 2 distincts, on décide de numéroter artificiellement les jetons. On choisit comme univers Ω l'ensemble des combinaisons de 3 jetons pris dans l'ensemble $\{B1, B2, C1, C2, C3, R1, R2, R3, R4\}$ des neuf jetons et on fait l'hypothèse d'équiprobabilité sur Ω . Le nombre total de tirages possibles est

$$\text{Card}(\Omega) = \binom{9}{3} = \frac{9 \times 8 \times 7}{3!} = 3 \times 4 \times 7 = 84$$

Soit A l'événement : «tirer 3 jetons de 3 couleurs différentes». Alors

$$P(A) = \frac{\text{Card}(A)}{\text{Card}(\Omega)} = \frac{2 \times 3 \times 4}{3 \times 4 \times 7} = \frac{2}{7}$$

- L'expérience aléatoire consiste à répéter 315 fois la même épreuve de Bernoulli dans des conditions identiques et indépendantes dont les issues contraires sont : un étudiant appelé sur APB se présente le jour de la rentrée à l'UTBM («succès» de probabilité $p = 0,8$) ou ne se présente pas le jour de la rentrée («échec» de probabilité $1 - p$).

On sait alors que la variable aléatoire X qui compte le nombre d'étudiants présents le jour de la rentrée sur les 315 appelés (c'est-à-dire le nombre de «succès») suit la loi binomiale de paramètres $n = 315$ et $p = 0,8$.

«L'UTBM se retrouve avec plus de 250 étudiants» est l'événement $[X \geq 251]$.

$$P(X \geq 251) = 1 - P(X \leq 250) \approx 0,589 \quad \text{obtenu à la calculatrice.}$$

Comme $n > 30$, $np = 252 > 15$ et $np(1-p) = 50,4 > 5$, on aurait pu remplacer la loi de X par la loi normale $\mathcal{N}(np, \sqrt{np(1-p)})$.

Soit Y une variable aléatoire suivant la loi $\mathcal{N}(252, \sqrt{50,4})$.

En notant $Y^* = \frac{Y - np}{\sqrt{np(1-p)}} = \frac{Y - 252}{\sqrt{50,4}}$ la variable centrée réduite associée à Y ,

on sait que $Y^* \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)$. Avec la *correction de continuité*, on obtient :

$$\begin{aligned} P(X \geq 251) &\approx P(Y > 250,5) \\ &= 1 - P(Y \leq 250,5) \\ &= P\left(Y^* \leq \frac{250,5 - 252}{\sqrt{50,4}}\right) \\ &= 1 - \Phi\left(-\frac{1,5}{\sqrt{50,4}}\right) \\ &= \Phi\left(\frac{1,5}{\sqrt{50,4}}\right) \\ &\approx 0,584 \end{aligned}$$

3. On reconnaît la loi des tirages simultanés sans remise : X suit la loi hypergéométrique $\mathcal{H}(N, n, p)$ avec $N = 32$, $n = 4$ et $p = \frac{4}{32} = \frac{1}{8}$.

Alors $X(\Omega) = \llbracket 0, 4 \rrbracket$ et pour tout entier k tel que $0 \leq k \leq 4$,

$$P([X = k]) = \frac{\binom{4}{k} \binom{32-4}{4-k}}{\binom{32}{4}} = \frac{\binom{4}{k} \binom{28}{4-k}}{35960}$$

Avec un logiciel de calcul formel, on en déduit le tableau :

k	0	1	2	3	4
$P(X = k)$	$\frac{4095}{7192}$	$\frac{1638}{4495}$	$\frac{567}{8990}$	$\frac{14}{4495}$	$\frac{1}{35960}$

4. $Y \hookrightarrow \mathcal{N}(\mu, \sigma)$ avec $\mu = 1000$ et σ à déterminer.

On pose $U = \frac{Y - \mu}{\sigma}$ alors $U \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)$.

On sait que 10% des paquets de sucre pèsent plus de 1020 grammes, ce que l'on traduit en termes de probabilités par :

$$P(Y > 1020) = 0,1 \text{ d'où } 1 - P(Y \leq 1020) = 0,1 \text{ d'où } P(Y \leq 1020) = 0,9$$

$$\text{d'où } P\left(U \leq \frac{20}{\sigma}\right) = 0,9 \text{ puis } \frac{20}{\sigma} = \Phi^{-1}(0,9)$$

$$\text{et enfin } \sigma = \frac{20}{\Phi^{-1}(0,9)} \approx 15,61$$

5. Soit $t \in \mathbb{R}^+$. Puisque les composants sont montés en série,

$$[Z > t] = [T_1 > t] \cap [T_2 > t]$$

Notons F_1 et F_2 les fonctions de répartition respectives des variables aléatoires

T_1 et T_2 . On sait que $F_1(t) = P(T_1 \leq t) = \int_0^t \lambda e^{-\lambda x} dx = 1 - e^{-\lambda t}$.

De même $F_2(t) = 1 - e^{-\mu t}$. Donc

$$\begin{aligned} P([Z > t]) &= P([T_1 > t] \cap [T_2 > t]) \\ &= P([T_1 > t]) P([T_2 > t]) \text{ par indépendance de } T_1 \text{ et } T_2 \\ &= (1 - F_1(t)) (1 - F_2(t)) \\ &= e^{-\lambda t} e^{-\mu t} \\ &= e^{-(\lambda+\mu)t} \end{aligned}$$

6. $X(\Omega) = Y(\Omega) = \mathbb{N}^*$. Donc $[X = Y] = \bigcup_{n=1}^{+\infty} ([X = n] \cap [Y = n])$.

Comme les événements $[X = n] \cap [Y = n]$ sont deux à deux incompatibles, nous avons

$$P([X = Y]) = P\left(\bigcup_{n=1}^{+\infty} ([X = n] \cap [Y = n])\right) = \sum_{n=1}^{+\infty} P([X = n] \cap [Y = n])$$

Or les variables aléatoires X et Y sont indépendantes.

Donc $\forall n \in \mathbb{N}^*$, $P([X = n] \cap [Y = n]) = P(X = n) P(Y = n)$

$$\text{D'où } P([X = Y]) = \sum_{n=1}^{+\infty} p(1-p)^{n-1} \times p(1-p)^{n-1} = \sum_{n=1}^{+\infty} \left(\frac{1}{2}\right)^{2n} \text{ car } p = 1 - p = 1/2.$$

$$\text{Ainsi } P([X = Y]) = \sum_{n=1}^{+\infty} \left(\frac{1}{4}\right)^n = \frac{1}{4} \sum_{n=0}^{+\infty} \left(\frac{1}{4}\right)^n = \frac{1}{4} \times \frac{1}{1 - \frac{1}{4}} = \frac{1}{4} \times \frac{4}{3}$$

$$P([X = Y]) = \frac{1}{3}$$

Exercice 2 : 5 questions indépendantes - sujet A

$$1. P(A) = \frac{2 \times 4 \times 6}{\binom{12}{3}} = \frac{2 \times 4 \times 6}{2 \times 11 \times 10} = \frac{12}{55} \text{ avec les combinaisons}$$

ou bien $P(A) = 6 \left(\frac{2}{12} \times \frac{4}{11} \times \frac{6}{10} \right)$ avec un arbre pondéré et 6 chemins.

2. Le nombre de présents : $X \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)$ avec $n = 300$ et $p = 0,85$.

$$P(X \geq 251) = 1 - P(X \leq 250) \approx 0,7693$$

Avec approximation normale si $Y \hookrightarrow \mathcal{N}(255, \sqrt{38,25})$:

$$P(X \geq 251) \approx P(Y > 250,5) \approx 0,7666$$

3. $X \hookrightarrow \mathcal{H}(N, n, p)$ avec $N = 32$, $n = 4$ et $p = \frac{8}{32} = \frac{1}{4}$.

$$\forall k \in \llbracket 0, 4 \rrbracket, P([X = k]) = \frac{\binom{8}{k} \binom{32-8}{4-k}}{\binom{32}{4}} = \frac{\binom{8}{k} \binom{24}{4-k}}{35960}$$

4. $Y \hookrightarrow \mathcal{N}(\mu, \sigma)$ avec $\mu = 1000$. $U = \frac{Y - \mu}{\sigma} \hookrightarrow \mathcal{N}(0, 1)$

$$P(Y > 1010) = 0,2 \Rightarrow P(Y \leq 1010) = 0,8 \Rightarrow P\left(U \leq \frac{10}{\sigma}\right) = 0,8$$

$$\sigma = \frac{10}{\Phi^{-1}(0,8)} \approx 11,8818\dots$$

$$5. P([X = Y]) = P\left(\bigcup_{n=1}^{+\infty} ([X = n] \cap [Y = n])\right) = \sum_{n=1}^{+\infty} P([X = n] \cap [Y = n])$$

Par indépendance de X et Y

$$P([X = Y]) = \sum_{n=1}^{+\infty} p(1-p)^{n-1} \times p(1-p)^{n-1} = \sum_{n=1}^{+\infty} \left(\frac{1}{2}\right)^{2n}$$

$$= \sum_{n=1}^{+\infty} \left(\frac{1}{4}\right)^n = \frac{1}{4} \sum_{n=0}^{+\infty} \left(\frac{1}{4}\right)^n = \frac{1}{4} \times \frac{1}{1 - \frac{1}{4}} = \frac{1}{4} \times \frac{4}{3} = \frac{1}{3}$$

Exercice 3 : estimation

1. (a) Soit $k \in \llbracket 1, n \rrbracket$. X_k est une variable aléatoire discrète qui ne prend que deux valeurs : 0 et 1. Elle suit alors une loi de Bernoulli dont on note θ le paramètre. On a donc $\theta = P(X_k = 1)$.

On note A_k l'événement : «la k -ième personne a obtenu la face 1 lors du lancer du dé.»

En appliquant la formule des probabilités totales avec le système complet d'événements $(A_k, \overline{A_k})$, on obtient :

$$\begin{aligned} \theta = P(X_k = 1) &= P(A_k) P_{A_k}(X_k = 1) + P(\overline{A_k}) P_{\overline{A_k}}(X_k = 1) \\ &= \frac{1}{6} \times p + \frac{5}{6} \times (1-p) \\ &= \frac{5}{6} - \frac{4}{6}p \end{aligned}$$

$$\text{Donc } \boxed{\theta = \frac{5-4p}{6}} \quad \text{puis } \boxed{p = \frac{5-6\theta}{4} = \frac{5}{4} - \frac{3}{2}\theta}$$

(b) $S_n = \sum_{k=1}^n X_k$ apparaît comme la somme de n variables aléatoires mutuellement indépendantes, suivant toutes la même loi de Bernoulli de paramètre θ . Donc par stabilité pour la somme, S_n suit la loi binomiale de paramètres n et θ : $\boxed{S_n \hookrightarrow \mathcal{B}(n, \theta)}$

On en déduit que $E(S_n) = n\theta$ et que $V(S_n) = n\theta(1-\theta)$.

2. (a) • Par linéarité de l'espérance, $E(F_n) = E\left(\frac{S_n}{n}\right) = \frac{1}{n}E(S_n) = \theta$ ce qui signifie que F_n est un estimateur sans biais de θ .

• Puisque que F_n est un estimateur sans biais de θ , pour montrer qu'il est convergent, il suffit de prouver que $\lim_{n \rightarrow +\infty} V(F_n) = 0$.

$$V(F_n) = V\left(\frac{S_n}{n}\right) = \frac{1}{n^2}V(S_n) = \frac{1}{n^2}n\theta(1-\theta) = \frac{\theta(1-\theta)}{n} \xrightarrow{(n \rightarrow +\infty)} 0$$

(b) On a exprimé précédemment p en fonction de θ : $p = \frac{5}{4} - \frac{3}{2}\theta$
ce qui conduit à définir, à partir de F_n , un estimateur pour p à savoir :

$$\boxed{T_n = \frac{5}{4} - \frac{3}{2}F_n} \quad \text{et aussi } T_n = \frac{5}{4} - \frac{3}{2n}S_n$$

Par propriété de l'espérance : $E(T_n) = \frac{5}{4} - \frac{3}{2}E(F_n) = \frac{5}{4} - \frac{3}{2}\theta = p$
ce qui signifie que T_n est un estimateur sans biais de p .

De plus, par propriété de la variance,

$$V(T_n) = V\left(\frac{5}{4} - \frac{3}{2}S_n\right) = V\left(-\frac{3}{2}F_n\right) = \frac{9}{4}V(F_n) \xrightarrow{(n \rightarrow +\infty)} 0$$

Donc T_n est un estimateur sans biais et convergent de p .

$$(c) \quad V(T_n) = \frac{9}{4}V(F_n) = \frac{9\theta(1-\theta)}{4n} = \frac{9}{4n} \left(\frac{5-4p}{6}\right) \left(1 - \frac{5-4p}{6}\right) \\ = \frac{9}{4n} \left(\frac{5-4p}{6}\right) \left(\frac{1+4p}{6}\right)$$

$$\text{D'où } \boxed{V(T_n) = \frac{(5-4p)(1+4p)}{16n}} = \frac{1}{n} \left(\frac{5}{16} + p - p^2\right)$$

(d) L'énoncé dit que $n > 30$, $n\theta \geq 15$ et que $n\theta(1-\theta) > 5$.

D'après le théorème central limite, la variable aléatoire S_n suit approximativement la loi normale $\mathcal{N}(n\theta, \sqrt{n\theta(1-\theta)})$.

Or l'image par une fonction affine non constante d'une variable aléatoire suivant une loi normale, suit aussi une loi normale.

Donc $T_n = \frac{5}{4} - \frac{3}{2n}S_n$ suit approximativement la loi normale $\mathcal{N}\left(p, \frac{1}{4} \sqrt{\frac{(5-4p)(1+4p)}{n}}\right)$

3. Sur $n = 1000$ personnes interrogées, le sondeur a recueilli $S_n(\omega) = 425$ avis favorables.

(a) Estimations ponctuelles : $\hat{\theta} = F_n(\omega) = \frac{S_n(\omega)}{n} = \frac{425}{1000} = 0,425$.

$$\text{D'où } \hat{p} = T_n(\omega) = \frac{5}{4} - \frac{3}{2}F_n(\omega) = \frac{5}{4} - \frac{3}{2}\hat{\theta} = 1,25 - 1,5 \times 0,425 = 0,6125$$

(b) On prend $\alpha = 10\%$. Posons $Z_n = \frac{T_n - E(T_n)}{\sqrt{V(T_n)}} = \frac{T_n - p}{\frac{1}{4} \sqrt{\frac{(5-4p)(1+4p)}{n}}}$.

Alors la suite (Z_n) converge en loi vers une variable aléatoire U de loi normale centrée réduite.

On cherche le réel t_α tel que $P(-t_\alpha \leq U \leq t_\alpha) = 1 - \alpha$ c'est-à-dire

$$\Phi(t_\alpha) - \Phi(-t_\alpha) = 1 - \alpha \iff 2\Phi(t_\alpha) - 1 = 1 - \alpha \iff \Phi(t_\alpha) = 1 - \frac{\alpha}{2}$$

On obtient à la calculatrice $\boxed{t_\alpha = \Phi^{-1}(0,95) \approx 1,6449}$. On en déduit que

$$P\left(T_n - \frac{t_\alpha}{4} \sqrt{\frac{(5-4p)(1+4p)}{n}} \leq p \leq T_n + \frac{t_\alpha}{4} \sqrt{\frac{(5-4p)(1+4p)}{n}}\right) \xrightarrow{(n \rightarrow +\infty)} 90\%$$

Ainsi un intervalle de confiance (asymptotique) observé pour p au niveau de confiance 90% est :

$$\left[\hat{p} - \frac{t_\alpha}{4} \sqrt{\frac{(5-4\hat{p})(1+4\hat{p})}{n}}, \hat{p} + \frac{t_\alpha}{4} \sqrt{\frac{(5-4\hat{p})(1+4\hat{p})}{n}}\right] = [57.39\%, 65.11\%]$$

REMARQUE : à ne pas confondre avec un intervalle de confiance observé pour θ au niveau de confiance 90% qui est :

$$\left[\hat{\theta} - t_\alpha \sqrt{\frac{\hat{\theta}(1-\hat{\theta})}{n}}, \hat{\theta} + t_\alpha \sqrt{\frac{\hat{\theta}(1-\hat{\theta})}{n}}\right] = [39.92\%, 45.08\%]$$