

Corrigé du CC2

Exercice 1 :

- On utilise soit la formule de Bayes : $\mathbb{P}(A|B) = \frac{\mathbb{P}(B|A)P(A)}{\mathbb{P}(B|A)P(A) + \mathbb{P}(B|A^c)P(A^c)}$ soit la définition de la probabilité conditionnelle $\mathbb{P}(A|B) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(B)}$ et la formule des probabilités totales $\mathbb{P}(B) = \mathbb{P}(B|A)P(A) + \mathbb{P}(B|A^c)P(A^c)$, pour tous événements A et B .
- La probabilité que le test soit positif pour une personne donnée est

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(\text{Positif}) &= \mathbb{P}(\text{Malade})\mathbb{P}(\text{Positif}|\text{Malade}) + \mathbb{P}(\text{Sain})\mathbb{P}(\text{Positif}|\text{Sain}) \\ &= 10^{-4} \times 0,95 + (1 - 10^{-4}) \times 0,05 \\ &= 5009 \cdot 10^{-5} \end{aligned}$$

donc la probabilité que M. Legris soit malade sachant que le test est positif est

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(\text{Malade}|\text{Positif}) &= \frac{\mathbb{P}(\text{Malade} \cap \text{Positif})}{\mathbb{P}(\text{Positif})} \\ &= \frac{10^{-4} * 0,95}{5009 \cdot 10^{-5}} \\ &= 9,5/5009 \sim \frac{1}{500}. \end{aligned}$$

- La probabilité que Mme Souscolline soit malade sachant que le test est négatif est

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(\text{Malade}|\text{Négatif}) &= \frac{P(\text{Négatif}|\text{Malade})P(\text{Malade})}{P(\text{Négatif}|\text{Malade})P(\text{Malade}) + P(\text{Négatif}|\text{Sain})P(\text{Sain})} \\ &= \frac{0,05 * 0,0001}{0,05 * 0,0001 + 0,9999 * 0,95} \sim \frac{5}{5 + 95 \cdot 10^4} \sim \frac{1}{190000}. \end{aligned}$$

Exercice 2 : La famille est sommable si $\sum_{(i,j) \in \mathbb{N}^2} \frac{|\lambda|^{i+j}}{(i+j+1)!} < \infty$. Commençons déjà par calculer cette somme : comme il s'agit d'une somme à termes positifs, on peut regrouper par paquets. On considère les paquets

$$A_k = \{(i, j) \in \mathbb{N}^2 \mid i + j = k - 1\}$$

où $k \in \mathbb{N}^*$. On a l'union disjointe $\mathbb{N}^2 = \cup_{k=1}^{\infty} A_k$, donc

$$\sum_{(i,j) \in \mathbb{N}^2} \frac{|\lambda|^{i+j}}{(i+j+1)!} = \sum_{k=1}^{\infty} \sum_{(i,j) \in A_k} \frac{|\lambda|^{i+j}}{(i+j+1)!}.$$

Mais pour tout $(i, j) \in A_k$ on a $\frac{|\lambda|^{i+j}}{(i+j+1)!} = \frac{|\lambda|^{k-1}}{k!}$ et $A_k = \{(i, k - i - 1) \mid i \in \{0, \dots, k - 1\}\}$ donc A_k est de cardinal k . D'où

$$\sum_{(i,j) \in \mathbb{N}^2} \frac{|\lambda|^{i+j}}{(i+j+1)!} = \sum_{k=1}^{\infty} k \frac{\lambda^{k-1}}{k!} = \sum_{k=1}^{\infty} \frac{\lambda^{k-1}}{(k-1)!} = e^{|\lambda|} < +\infty.$$

Ainsi, la famille est sommable. On peut donc appliquer le théorème de sommation par paquet à la famille des $\frac{\lambda^{i+j}}{(i+j+1)!}$, et avec les mêmes paquets A_k que plus haut on obtient

$$\sum_{(i,j) \in \mathbb{N}^2} \frac{\lambda^{i+j}}{(i+j+1)!} = e^{\lambda}.$$

Exercice 3 :

1. Pour tout t avec $|t| \leq 1$ on a

$$G_{2X}(t) = \mathbb{E}(t^{2X}) = \mathbb{E}((t^2)^X) = G_X(t^2)$$

et

$$G_{X+1}(t) = \mathbb{E}(t^{X+1}) = t \mathbb{E}(t^X) = t G_X(t).$$

2. On a $\mathbb{P}(X = k) = \frac{1}{d}$ pour tout $k \in \{0, \dots, d-1\}$. Ainsi

$$\mathbb{E}(X) = \sum_{k=0}^{d-1} \frac{k}{d} = \frac{1}{d} \frac{d(d-1)}{2} = \frac{d-1}{2}.$$

De plus, pour tout $t \neq 1$ on a

$$G_X(t) = \sum_{k=0}^{d-1} \frac{t^k}{d} = \frac{t^d - 1}{d(t-1)}.$$

et $G_X(1) = 1$ (la fonction G_X est infiniment dérivable sur \mathbb{R} puisque c'est un polynôme).

3. Cette question n'est pas un bonus pour rien. Il faut d'abord calculer $\mathbb{E}(X^2)$, le mieux est de calculer $\mathbb{E}(X(X-1))$. On propose deux méthodes pour ce calcul.

— **Méthode 1** : On calcule $G_X''(1)$. La méthode la plus rapide pour cela est le développement de Taylor en 1 : quand z tend vers 0 on a

$$G_X(1+z) = G_X(1) + zG_X'(1) + \frac{z^2}{2}G_X''(1) + o(z^2)$$

et par ailleurs

$$(1+z)^d = 1 + \binom{d}{1}z + \binom{d}{2}z^2 + \binom{d}{3}z^3 + o(z^3)$$

donc

$$\begin{aligned} G_X(1+z) &= \frac{1 + dz + \frac{d(d-1)}{2}z^2 + \frac{d(d-1)(d-2)}{6}z^3 - 1 + o(z^3)}{dz} \\ &= 1 + z \frac{d-1}{2} + \frac{z^2}{2} \frac{(d-1)(d-2)}{3} + o(z^2) \end{aligned}$$

et donc $G_X''(1) = \frac{(d-1)(d-2)}{3}$. D'où $\mathbb{E}(X(X-1)) = \frac{(d-1)(d-2)}{2}$.

— **Méthode 2** : On fait une intégration par partie discrète. On a

$$\mathbb{E}(X(X-1)) = \sum_{k=2}^{d-1} \frac{k(k-1)}{d}.$$

On remarque que $k = \frac{k(k+1)}{2} - \frac{k(k-1)}{2}$. Posons $x_k = \frac{k(k+1)}{2}$, on a donc que $k = x_k - x_{k-1}$ ("k est la dérivée discrète de x_k "). Ainsi

$$\begin{aligned} \sum_{k=2}^{d-1} k(k-1) &= \sum_{k=2}^{d-1} (k-1)(x_k - x_{k-1}) \\ &= \sum_{k=2}^{d-1} (k-1)x_k - \sum_{k=1}^{d-1} (k-1)x_{k-1} \\ &= \sum_{k=2}^{d-1} (k-1)x_k - \sum_{l=1}^{d-2} lx_l && \text{changement de variables } l = k-1 \\ &= \sum_{k=2}^{d-2} ((k-1)x_k - kx_k) + (d-2)x_{d-1} - x_1 && \text{on regroupe les deux sommes. C'est l'ipp discrète} \\ &= \frac{(d-2)(d-1)d}{2} - \frac{1}{2} \sum_{k=2}^{d-2} k(k+1). \end{aligned}$$

Notons $s = \sum_{k=2}^{d-1} k(k+1) = 2 \sum_{k=1}^{d-2} x_k$, on a montré que

$$s = \frac{(d-2)(d-1)d}{2} - \frac{1}{2}s$$

donc

$$s + \frac{1}{2}s = \frac{d(d-1)(d-2)}{2}$$

et donc

$$s = \frac{d(d-1)(d-2)}{3}.$$

On retrouve que $\mathbb{E}(X) = s/d = \frac{(d-1)(d-2)}{3}$.

La variance de X est donc

$$\text{Var}(X) = \frac{(d-1)(d-2)}{3} + \frac{d-1}{2} - \frac{(d-1)^2}{4} = \frac{d^2-1}{12}.$$

Méthode 3 :

On montre la formule $\sum_{k=1}^n k^2 = \frac{(2n+1)(n+1)n}{6}$. Si on ne connaît pas la formule d'avance (où que l'on ne se souvient que de l'équivalent $n^3/3$ venant d'une somme de Riemann, on cherche les coeff. tels que $(2n^3 + an^2 + bn + c)/6$ donne la bonne formule. Par récurrence, pour $n = 1$ les deux membres valent $1=3*2/6$. Sinon, au rang n , $\frac{(2n+1)(n+1)n}{6} = \frac{(2n-1)(n-1)n+6n^2}{6}$ (car $(2n+1)(n+1) = 2n^2 + 3n + 2 = 2n^2 - 3n + 2 + 6n = (2n-1)(n-1) + 6n$) ce qui convient vu $\sum_{k=1}^n k^2 = n^2 + \sum_{k=1}^{n-1} k^2$.

De même, $E(X^2) = \frac{1}{d} \sum_{k=0}^{d-1} k^2 = \frac{(2(d-1)+1)(d-1)d}{6d} = \frac{(2d-1)(d-1)}{6}$ Donc $\text{Var}(X) = \frac{(2d-1)(d-1)}{6} - \frac{(d-1)^2}{4} = (d-1) \frac{4d-2-3d+3}{12} = (d-1) \frac{d+1}{12}$.

4. Comme les variables X_0, \dots, X_n sont mutuellement indépendantes, la fonction génératrice de Z est le produit des fonctions génératrices des $d^k X_k$. De plus, comme dans la question 1,

$$G_{d^k X_k}(t) = \mathbb{E} \left(t^{d^k X_k} \right) = G_{X_k} \left(t^{d^k} \right)$$

et d'après la question 2, pour tout $t \neq 1$ on a

$$G_{d^k X_k}(t) = \frac{\left(t^{d^k} \right)^d - 1}{d \left(t^{d^k} - 1 \right)} = \frac{t^{d^{k+1}} - 1}{d \left(t^{d^k} - 1 \right)}.$$

Ainsi, si $t \neq 1$ on a

$$\begin{aligned} G_Z(t) &= \prod_{k=0}^{n-1} G_{d^k X_k}(t) \\ &= \prod_{k=0}^{n-1} \frac{t^{d^{k+1}} - 1}{d \left(t^{d^k} - 1 \right)} \\ &= \frac{\prod_{k=0}^{n-1} \left(t^{d^{k+1}} - 1 \right)}{\prod_{k=0}^{n-1} d \left(t^{d^k} - 1 \right)} \\ &= \frac{\prod_{l=1}^n \left(t^{d^l} - 1 \right)}{\prod_{k=0}^{n-1} d \left(t^{d^k} - 1 \right)} && \text{en prenant } l = k + 1 \text{ dans la somme du numérateur} \\ &= \frac{t^{d^n} - 1}{d^n (t - 1)} && \text{en éliminant les produits termes à termes} \end{aligned}$$

On reconnait la fonction génératrice de la loi uniforme sur $\{0, \dots, d^n - 1\}$, qui est donc la loi de Z .

Remarque : On aurait aussi pu trouver directement la loi de Z . En effet, tout entier $k \in \{0, \dots, d^n - 1\}$ admet une unique écriture en base d , c'est à dire une unique suite $x_0, \dots, x_n \in \{0, \dots, d - 1\}$ tels que $\sum_{i=0}^{n-1} x_i d^i = k$. Ainsi, on a

$$\mathbb{P}(Z = k) = \mathbb{P}(\forall i, X_i = x_i) = \prod_{i=0}^{n-1} \mathbb{P}(X_i = x_i) = \frac{1}{d^n}$$

et donc c'est bien la loi uniforme.

Exercice 4 :

1. Voir le cour ou les TDs.
2. S'il y a n saumons, le nombre de saumons capturés est le nombre de succès dans une liste de n expériences indépendantes qui réussissent avec probabilité $p = 1/4$. Ainsi, sachant $X = n$ la variable Y est une binomiale de paramètres n et p , et donc

$$\mathbb{P}(Y = k \mid X = n) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}.$$

3. Soit $k \in \mathbb{N}$, calculons la probabilité que $Y = k$. On a

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(Y = k) &= \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{P}(Y = k \text{ et } X = n) \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{P}(Y = k \mid X = n) \mathbb{P}(X = n) \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda n} \\ &= \sum_{n=k}^{\infty} \frac{n!}{k!(n-k)!} p^k (1-p)^{n-k} \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda n} \quad \text{car } \binom{n}{k} = 0 \text{ si } k > n \\ &= \frac{p^k \lambda^k e^{-\lambda}}{k!} \sum_{n=k}^{\infty} \left(\frac{p}{1-p} \right)^{n-k} \lambda^{n-k} \\ &= \frac{p^k \lambda^k e^{-\lambda}}{k!} e^{\frac{p}{1-p} \lambda} \\ &= \frac{(p\lambda)^k}{k!} e^{-\lambda p}. \end{aligned}$$

Il s'agit donc d'une loi de Poisson de paramètre λp .

4. Les lois Y et $X - Y$ sont indépendantes (bien qu'à n fixé elles ne le soient pas!)

$$\mathbb{P}(Y = k \text{ et } X - Y = l) = \mathbb{P}(Y = k \text{ et } X = l+k) = \mathbb{P}(Y = k \mid X = l+k) \mathbb{P}(X = l+k) = \frac{\lambda^{k+l} p^k (1-p)^l}{k! l!} e^{-\lambda}.$$

Donc en sommant sur k on trouve $\mathbb{P}(X - Y = l) = \frac{\lambda^l (1-p)^l}{l!} e^{-\lambda(1-p)}$ soit $Y \sim \mathcal{P}(\lambda(1-p))$.

Donc pour tous l, k on a

$$\mathbb{P}(Y = k) \mathbb{P}(X - Y = l) = \frac{\lambda^{k+l} p^k (1-p)^l}{k! l!} e^{-\lambda}$$

Cette indépendance est contre-intuitive, mais forme une sorte de réciproque de la question 1.