

# LINGE1113 - TP4 - Variables aléatoires continues (2) et distributions multivariées discrètes - Solutions

## **Exercice 4.74**

Soit la variable aléatoire  $X$  = note obtenue par l'étudiant à l'examen. On a  $X \sim N(78, 36)$ . Pour pouvoir utiliser la table de la loi normale centrée réduite on standardise (ou encore centre et réduit)  $X$  en enlevant la moyenne  $\mu$ , puis en divisant par l'écart-type  $\sigma$ . On obtient  $Z = \frac{X-78}{6} \sim N(0, 1)$ .

(a) La probabilité recherchée est

$$P(X > 72) = P\left(Z > \frac{72 - 78}{\sqrt{36}}\right)$$

car les opérations de standardisation ne changent pas le sens de l'inégalité

$$= P(Z > -1)$$

$$= 1 - P(Z \leq -1) \quad \text{car } P(\bar{A}) = 1 - P(A)$$

$$= 1 - P(Z > 1) \quad \text{car } P(Z < -z) = P(Z > z) \text{ avec } z \geq 0$$

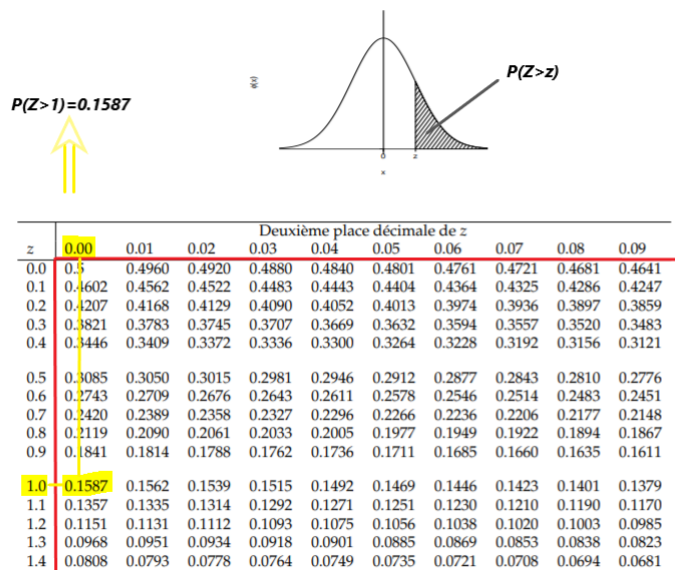
cette transformation car dans la table on lit uniquement  $P(Z > z)$  avec  $z > 0$

$$= 0.8413$$

en utilisant la table de  $Z$ .

NB : Ne pas hésiter à dessiner le graphique de la densité  $N(0,1)$  pour mieux comprendre les différentes étapes. La figure ci-dessous vous donne un exemple d'utilisation de la table.

Table de  $\int_z^\infty \varphi(x) dx = 1 - \Phi(z) = P(Z > z)$  où  $Z \sim N(0,1)$



---

(b) On cherche la valeur de  $x_0$  telle que  $P(X > x_0) = 0.1$ . On a :

$$\begin{aligned}P(X > x_0) = 0.1 &\iff P\left(Z > \frac{x_0 - 78}{\sqrt{36}}\right) = 0.1 \\&\text{on standardise pour pouvoir utiliser la table de Z} \\&\iff \frac{x_0 - 78}{\sqrt{36}} = 1.28 \quad \text{pour une probabilité de 0.1 on cherche} \\&\quad \text{dans la table de Z le z associé et on trouve 1.28} \\&\iff x_0 = 85.68\end{aligned}$$

(c) On cherche la valeur de  $x_0$  telle que  $P(X > x_0) = 0.281$ . De même qu'au point (b) on a :

$$\begin{aligned}P(X > x_0) = 0.281 &\iff P\left(Z > \frac{x_0 - 78}{\sqrt{36}}\right) = 0.281 \\&\iff \frac{x_0 - 78}{\sqrt{36}} = 0.58 \quad \text{par la table de Z} \\&\iff x_0 = 81.48\end{aligned}$$

(d) On cherche  $P(X > x_0 + 5)$  où  $x_0$  telle que  $P(X < x_0) = 0.25$ . Premièrement, on cherche la valeur de  $x_0$  comme suit :

$$\begin{aligned}P(X < x_0) = 0.25 &\iff P\left(Z < \frac{x_0 - 78}{\sqrt{36}}\right) = 0.25 \\&\text{NB : les premiers 25\% de la distribution de Z sont des valeurs négatives} \\&\iff P\left(Z > -\frac{x_0 - 78}{\sqrt{36}}\right) = 0.25 \quad \text{par symétrie de Z} \\&\iff -\frac{x_0 - 78}{\sqrt{36}} = 0.67 \quad \text{par la table de Z} \\&\iff x_0 = 73.98.\end{aligned}$$

On doit maintenant trouver  $P(X > 73.98 + 5)$ . On a :

$$P(X > 73.98 + 5) = P(X > 78.98) = P\left(Z > \frac{78.98 - 78}{6}\right) = P(Z > 0.16) = 0.4364.$$

(f) On cherche  $P(X > 84|X > 72)$ . On a :

$$\begin{aligned}P(X > 84|X > 72) &= \frac{P(X > 84, X > 72)}{P(X > 72)} \quad \text{formule des probabilités conditionnelles} \\&= \frac{P(X > 84)}{P(X > 72)} \quad \text{car } \{X > 84\} \cap \{X > 72\} = \{X > 84\}\end{aligned}$$

Or, en (a), on a calculé  $P(X > 72) = 0.8413$ . De plus,

$$P(X > 84) = P\left(Z > \frac{84 - 78}{\sqrt{36}}\right) = P(Z > 1) = 0.1587.$$

Donc,

$$P(X > 84|X > 72) = \frac{0.1587}{0.8413} = 0.1886.$$

---

### Exercice 4.76

Soit la variable aléatoire  $X$  = la quantité de boisson (en onces) fournie par la machine. Dans l'énoncé, on nous dit que  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , donc après standardisation on a  $Z = \frac{X-\mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$ . On cherche ici la valeur maximale de l'écart-type  $\sigma$  telle que  $P(|X - \mu| < 1) \geq 0.95$ . On a :

$$\begin{aligned} P(|X - \mu| < 1) \geq 0.95 &\iff P(-1 < X - \mu < 1) \geq 0.95 \\ &\text{car } |a| \leq b \iff -b \leq a \leq b \\ &\iff P\left(\frac{-1}{\sigma} < Z < \frac{1}{\sigma}\right) \geq 0.95 \\ &\iff P\left(Z < \frac{1}{\sigma}\right) - P\left(Z < \frac{-1}{\sigma}\right) \geq 0.95 \\ &\iff 1 - P\left(Z > \frac{1}{\sigma}\right) - P\left(Z > \frac{1}{\sigma}\right) \geq 0.95 \\ &\iff 1 - 2P\left(Z > \frac{1}{\sigma}\right) \geq 0.95 \\ &\iff P\left(Z > \frac{1}{\sigma}\right) \leq 0.025 \end{aligned}$$

En utilisant la table de  $Z$ , on trouve que  $\frac{1}{\sigma} \geq 1.96$  et donc  $\sigma \leq \frac{1}{1.96} = 0.51$ .

### Exercice 4.145

(a) On calcul l'espérance demandée  $Y$  comme suit :

$$\begin{aligned} E(e^{3Y/2}) &= E(g(Y)) \quad \text{où } g(y) = e^{3y/2} \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} g(y)f(y) dy \quad \text{espérance d'une fonction de variable aléatoire} \\ &= \int_{-\infty}^0 e^{3y/2} f(y) dy + \int_0^{\infty} e^{3y/2} f(y) dy \\ &= \int_{-\infty}^0 e^{3y/2} e^y dy + 0 \\ &\quad \text{car } f(y) = 0 \text{ pour } y \geq 0 \\ &= \int_{-\infty}^0 e^{5y/2} dy \\ &= \left[ \frac{2}{5} e^{5y/2} \right]_{-\infty}^0 \\ &= \frac{2}{5} \end{aligned}$$

(b) De même, la fonction génératrice de moment (FGM) de  $Y$  est donnée par

$$\begin{aligned}m_Y(t) &= E(e^{tY}) \quad \text{par définition de la FGM} \\&= E(g(Y)) \quad \text{où } g(y) = e^{ty} \\&= \int_{-\infty}^{\infty} g(y)f(y) dy \quad \text{espérance d'une fonction de variable aléatoire} \\&= \int_{-\infty}^0 e^{ty} f(y) dy + \int_0^{\infty} e^{ty} f(y) dy \\&= \int_{-\infty}^0 e^{ty} e^y dy + 0 \quad \text{car } f(y) = 0 \text{ pour } y \geq 0 \\&= \int_{-\infty}^0 e^{(t+1)y} dy \\&= \left[ \frac{1}{t+1} e^{(t+1)y} \right]_{-\infty}^0 \\&= \frac{1}{t+1}\end{aligned}$$

(c) On veut  $V(Y)$  et on sait que  $V(Y) = E(Y^2) - (E(Y))^2$ . De plus, pour tout entier  $k > 0$  la FGM permet de trouver le moment d'ordre  $k$  en utilisant la formule suivante :

$$E(Y^k) = \left. \frac{d^k}{dt^k} m_Y(t) \right|_{t=0}.$$

Ainsi, le moment d'ordre 1 noté  $E(Y)$  et le moment d'ordre 2 noté  $E(Y^2)$  se calculent comme suit :

$$E(Y) = \left. \frac{d}{dt} m_Y(t) \right|_{t=0} = \left. \left( \frac{-1}{(t+1)^2} \right) \right|_{t=0} = -1,$$

et

$$E(Y^2) = \left. \frac{d^2}{dt^2} m_Y(t) \right|_{t=0} = \left. \left( \frac{2}{(t+1)^3} \right) \right|_{t=0} = 2.$$

Donc, la variance de  $Y$  est donnée par  $V(Y) = 2 - (-1)^2 = 1$ .

### **Exercice 4.147**

Soit la variable aléatoire  $Y$  = la quantité de céréales (en onces) par boîte fournie par la machine. Notons  $\mu = E(Y)$  et  $\sigma = \sqrt{V(Y)}$ . On cherche ici la valeur de l'écart-type  $\sigma$  telle que  $P(|Y - \mu| < 1) \geq 0.75$ . À la différence de l'exercice 4.76 on a aucune information sur la distribution de  $Y$ . Or, par le théorème de Tchebysheff on sait que :

$$P(|Y - \mu| < k\sigma) \geq 1 - \frac{1}{k^2}.$$

Par identification on a  $1 - \frac{1}{k^2} = 0.75$ , d'où  $k = 2$ . Avec  $k = 2$ , on a  $P(|Y - \mu| < 2\sigma) \geq 0.75$ . Il est donc nécessaire de choisir  $\sigma$  tel que  $2\sigma = 1$ , c'est-à-dire  $\sigma = \frac{1}{2}$ .

### **Exercice 5.2**

Notons  $P$  = la pièce tombe du côté pile et  $F$  = la pièce tombe du côté face. Il y a  $2^3 = 8$  résultats possibles à cette expérience qui sont tous équiprobables étant donné que les 3 pièces

sont équilibrées. On notera par exemple  $PPF$  si la première pièce tombe sur pile, la deuxième pièce tombe sur face et la troisième pièce tombe sur face. On définit les variables aléatoires  $Y_1$  = nombre de faces et  $Y_2$  = quantité d'argent gagnée. Le tableau suivant reprend les 8 éléments de l'ensemble  $S$  des résultats possibles de cette expérience et pour chacun de ces résultats, on a noté les valeurs que prennent les variables aléatoires  $Y_1$  et  $Y_2$  :

S	$Y_1(S)$	$Y_2(S)$
PPP	0	-1
PPF	1	3
PFP	1	2
FPP	1	1
PFF	2	2
FPF	2	1
FFP	2	1
FFF	3	1

- (a) Trouver la distribution jointe ou conjointe de variables aléatoires discrètes  $Y_1$  et  $Y_2$  revient à donner les probabilités

$$P(Y_1 = y_1, Y_2 = y_2) = P(\{Y_1 = y_1\} \cap \{Y_2 = y_2\}),$$

pour tout  $y_1 \in Y_1(S)$  et  $y_2 \in Y_2(S)$ . La distribution de probabilité conjointe de  $Y_1$  et  $Y_2$  est alors donnée par la table ci-dessous :

$Y_2(S) \setminus Y_1(S)$	0	1	2	3
-1	1/8	0	0	0
1	0	1/8	2/8	1/8
2	0	1/8	1/8	0
3	0	1/8	0	0

- (b) La probabilité recherchée est  $P(Y_1 < 3, Y_2 \leq 1) = P(Y_1 \leq 2, Y_2 \leq 1)$ .  
Notons  $p(y_1, y_2) = P(Y_1 = y_1, Y_2 = y_2)$  et  $F$  la fonction de répartition de la loi jointe de  $Y_1$  et  $Y_2$  telle que  $F(y_1, y_2) = P(Y_1 \leq y_1, Y_2 \leq y_2)$ . On a donc

$$\begin{aligned}
 F(2, 1) &= P(Y_1 \leq 2, Y_2 \leq 1) \\
 &= \sum_{y_1 \in Y_1(S) | y_1 \leq 2} \sum_{y_2 \in Y_2(S) | y_2 \leq 1} p(y_1, y_2) \\
 &= p(0, -1) + p(0, 1) + p(1, -1) + p(1, 1) + p(2, -1) + p(2, 1) \\
 &= 1/8 + 0 + 0 + 1/8 + 0 + 2/8 \\
 &= 1/2.
 \end{aligned}$$

## Exercice 5.4

- (a) Les deux conditions à vérifier pour qu'on ait une loi jointe sont les suivantes :
- $p(y_1, y_2) \geq 0$  pour tout  $y_1$  et pour tout  $y_2$ . Cette condition est bien vérifiée, toutes les probabilités fournies dans le tableau de distribution de probabilité jointe de  $Y_1$  et  $Y_2$  sont bien positives.

- $\sum_{y_1 \in Y_1(S)} \sum_{y_2 \in Y_2(S)} p(y_1, y_2) = 1$ . Cette condition est également vérifiée. En effet,

$$\begin{aligned} \sum_{y_1=0}^1 \sum_{y_2=0}^2 p(y_1, y_2) &= p(0, 0) + p(1, 0) + p(0, 1) + p(1, 1) + p(0, 2) + p(1, 2) \\ &= 0.38 + 0.17 + 0.14 + 0.02 + 0.24 + 0.05 \\ &= 1. \end{aligned}$$

(b) On a

$$F(1, 2) = P(Y_1 \leq 1, Y_2 \leq 2) = 1.$$

### Exercice 5.20

- (a) La distribution de probabilité marginale de  $Y_2$  est définie par  $p_2(y_2) = \sum_{y_1 \in Y_1(S)} p(y_1, y_2)$ . Dès lors, en utilisant la distribution de probabilité jointe de  $Y_1$  et  $Y_2$  obtenue à l'exercice 5.2, on a

$$p_2(-1) = \sum_{y_1=0}^3 p(y_1, -1) = \frac{1}{8} + 0 + 0 + 0 = \frac{1}{8}$$

$$p_2(1) = \sum_{y_1=0}^3 p(y_1, 1) = 0 + \frac{1}{8} + \frac{2}{8} + \frac{1}{8} = \frac{1}{2}$$

$$p_2(2) = \sum_{y_1=0}^3 p(y_1, 2) = 0 + \frac{1}{8} + \frac{1}{8} + 0 = \frac{1}{4}$$

$$p_2(3) = \sum_{y_1=0}^3 p(y_1, 3) = 0 + \frac{1}{8} + 0 + 0 = \frac{1}{8}$$

En résumé, pour obtenir la distribution de probabilité marginale de  $Y_2$ , il suffit simplement de faire ligne par ligne les sommes des probabilités du tableau de distribution conjointe de  $Y_1$  et  $Y_2$  obtenu à l'exercice 5.2 :

$Y_2(S) \setminus Y_1(S)$	0	1	2	3	$p_2(y_2)$
-1	1/8	0	0	0	1/8
1	0	1/8	2/8	1/8	4/8
2	0	1/8	1/8	0	2/8
3	0	1/8	0	0	1/8

En résumé, la distribution de probabilité marginale de  $Y_2$  est donc :

$y_2$	-1	1	2	3
$p_2(y_2)$	1/8	4/8	2/8	1/8

- (b) On veut calculer la probabilité conditionnelle  $P(Y_1 = 3 | Y_2 = 1)$ . On a

$$P(Y_1 = 3 | Y_2 = 1) = \frac{P(Y_1 = 3, Y_2 = 1)}{P(Y_2 = 1)} = \frac{p(3, 1)}{p_2(1)} = \frac{1/8}{1/2} = \frac{1}{4}.$$

---

### Exercice 5.93

La distribution de probabilité jointe de  $Y_1$  et  $Y_2$  est donnée par

$Y_2(S) \backslash Y_1(S)$	-1	0	1
0	1/3	0	1/3
1	0	1/3	0

Calculons d'abord la covariance entre  $Y_1$  et  $Y_2$  avec la formule

$$\text{Cov}(Y_1, Y_2) = E(Y_1 Y_2) - E(Y_1)E(Y_2).$$

Il faut donc d'abord trouver les lois marginales pour calculer  $E(Y_1)$  et  $E(Y_2)$ . La distribution de probabilité marginale de  $Y_1$ , définie par  $p_1(y_1) = \sum_{y_2=0}^1 p(y_1, y_2)$ , est obtenue en faisant les sommes des probabilités du tableau précédent colonne par colonne :

$y_1$	-1	0	1
$p_1(y_1)$	1/3	1/3	1/3

Dès lors,  $E(Y_1) = \sum_{y_1=-1}^1 y_1 p_1(y_1) = (-1) \cdot \frac{1}{3} + 0 \cdot \frac{1}{3} + 1 \cdot \frac{1}{3} = 0$ . Similairement, la distribution de probabilité marginale de  $Y_2$ , définie par  $p_2(y_2) = \sum_{y_1=-1}^1 p(y_1, y_2)$ , est obtenue en faisant les sommes des probabilités du tableau précédent ligne par ligne :

$y_2$	0	1
$p_2(y_2)$	2/3	1/3

Dès lors,  $E(Y_2) = \sum_{y_2=0}^1 y_2 p_2(y_2) = 0 \cdot \frac{2}{3} + 1 \cdot \frac{1}{3} = \frac{1}{3}$ . Enfin, on a également

$$\begin{aligned} E(Y_1 Y_2) &= E(g(Y_1, Y_2)) \quad \text{où } g(y_1, y_2) = y_1 y_2 \\ &= \sum_{y_1 \in Y_1(S)} \sum_{y_2 \in Y_2(S)} g(y_1, y_2) p(y_1, y_2) \\ &= \sum_{y_1=-1}^1 \sum_{y_2=0}^1 y_1 y_2 p(y_1, y_2) \\ &= (-1) \cdot 0 \cdot \frac{1}{3} + 0 \cdot 0 \cdot 0 + \dots + 1 \cdot 1 \cdot 0 \\ &= 0 \end{aligned}$$

En conclusion,  $\text{Cov}(Y_1, Y_2) = 0 - 0 \cdot \frac{1}{3} = 0$ .

Vérifions maintenant si  $Y_1$  et  $Y_2$  sont indépendantes. On sait que  $Y_1$  et  $Y_2$  sont indépendantes si  $p(y_1, y_2) = p_1(y_1)p_2(y_2)$  pour tout  $y_1 \in Y_1(S)$  et pour tout  $y_2 \in Y_2(S)$ . Cependant, si l'on prend par exemple  $y_1 = -1$  et  $y_2 = 0$ , on a  $p(-1, 0) = \frac{1}{3}$ ,  $p_1(-1) = \frac{1}{3}$  et  $p_2(0) = \frac{2}{3}$ . On conclut que  $Y_1$  et  $Y_2$  ne sont pas indépendantes car  $\frac{1}{3} \neq \frac{1}{3} \cdot \frac{2}{3}$ .

Cet exercice illustre le fait que si deux variables  $Y_1$  et  $Y_2$  sont telles que  $\text{Cov}(Y_1, Y_2) = 0$ , elles ne sont pas nécessairement indépendantes.