



EXAMEN FINAL

EI-SE3

---

# Introduction aux Probabilités

---

Benjamin AUDER

18 mai 2015

**Exercice 0** [2 points]

On considère (uniquement) deux guichets dans une gare SNCF, dont au moins un est ouvert. On note  $A$  (resp.  $B$ ) l'évènement "le guichet 1 (resp. 2) est ouvert". Une étude statistique a permis d'établir les probabilités suivantes :  $P(A) = 0.55$ , et  $P(B) = 0.7$ .

Il y a beaucoup d'affluence dans cette gare : au moins un client attend son tour devant chaque guichet ouvert. On note  $C$  le nombre total de clients présents aux guichets.

(a) Calculez  $P(A \cup B)$ .

[1]

**Solution :**

"...dont au moins un est ouvert"  $\Rightarrow P(A \cup B) = 1$ .

(b) Déterminez  $P(C = 3|A \cap B)$ .

[1]

**Solution :**

"Au moins un client attend son tour devant chaque guichet ouvert"  $\Rightarrow$  Il y a au moins deux clients pour chaque guichet ouvert : un dont on s'occupe, et un qui attend. Donc  $C$  sachant  $A \cap B$  est supérieur ou égal à 4.

$\Rightarrow P(C = 3|A \cap B) = 0$ .

**Exercice 1** [11 points]

Cet exercice porte sur les déplacements de  $n$  pigeons dans un groupe d'immeubles résidentiels. Ces oiseaux apprécient tout particulièrement les rebords de fenêtres, où ils se cachent derrière les volets. On effectue les hypothèses suivantes.

- Tous les pigeons partent initialement du même point au même instant  $t_0 = 0$ .
- Il y a  $m$  fenêtres numérotées  $1, 2, \dots, m$ , parcourues dans cet ordre par chaque pigeon. Une fois arrivé en  $m$  on revient vers 1 (*note* :  $m \geq 2$ ).
- Le temps de vol  $T$  du point initial à la première fenêtre, puis de la fenêtre  $i$  à  $(i \bmod m) + 1$  suit une loi uniforme  $\mathcal{U}(a, b)$  avec  $0 < a < b$ .

Un pigeon supporte de se poser si quelques congénères sont déjà présents, mais préfère être seul. On note  $N$  le nombre de pigeons sur un rebord de fenêtre, et  $P$  l'évènement "le pigeon se pose". Alors

- $P(P|N = 0) = p_0 \in ]0, 1[$
- $P(P|N = 1) = p_1 \in ]0, p_0[$
- $P(P|N = 2) = p_2 \in ]0, p_1[$
- $P(P|N \geq 3) = 0$

Un pigeon reste posé sur un rebord de fenêtre pendant une durée  $R$ , suivant une loi exponentielle :  $R \sim \mathcal{E}(\lambda)$  avec  $\lambda > 0$ .

Les questions a) à c) portent sur les fenêtres *du premier tour uniquement*.

(a) Cas  $n = 1$ .

Déterminez le temps moyen nécessaire au pigeon pour parvenir à la  $k^{\text{ème}}$  fenêtre. [1]

**Solution :**

La VA donnant le temps d'atteinte de la  $k^{\text{ème}}$  fenêtre est

$$F = \sum_{i=1}^k T_i + \sum_{i=1}^{k-1} P_i R_i,$$

avec  $T_i$  le temps de vol entre les fenêtres  $i - 1$  et  $i$ ,  $R_i$  le temps passé à la fenêtre  $i$  et  $P_i$  une VA de loi de Bernouilli de paramètre  $p_0$ .  $P_i$  et  $R_i$  étant indépendants,  $E[P_i R_i] = E[P_i]E[R_i]$ . On obtient donc

$$\begin{aligned} E[F] &= kE[T] + (k - 1)E[P]E[R] \\ &= k \frac{a + b}{2} + \frac{(k - 1)p_0}{\lambda} \end{aligned}$$

(b) Cas  $n = 2$ .

Calculez la probabilité que les deux pigeons se retrouvent posés ensemble sur le rebord de la première fenêtre. Vérifiez la cohérence du résultat. [3]

**Solution :**

Pour que les deux pigeons se retrouvent posés ensemble (pendant une durée non nulle), il faut que le premier arrivé s'y pose et qu'il y reste au moins jusqu'à ce que le second arrive, ce dernier se posant également. Cet évènement s'écrit

$$E : \min(T_1, T_2) + R > \max(T_1, T_2) \cap P_1 \cap P_2,$$

avec  $T_1$  et  $T_2$  les temps d'atteinte de la première fenêtre,  $P_1$  et  $P_2$  correspondant aux évènements "le  $k^{\text{ème}}$  pigeon se pose". Comme  $\max(T_1, T_2) - \min(T_1, T_2) = |T_2 - T_1|$ , on peut reformuler  $E : |T_1 - T_2| < R \cap P_1 \cap P_2$ .

$$\begin{aligned} P(E) &= P(P_2 \mid |T_1 - T_2| < R \cap P_1) P(|T_1 - T_2| < R \cap P_1) \\ &= p_1 P(P_1 \mid |T_1 - T_2| < R) P(|T_1 - T_2| < R) \\ &= p_0 p_1 P(|T_1 - T_2| < R) \end{aligned}$$

On détermine ensuite la loi de  $\Delta = |T_1 - T_2|$  :

$$\begin{aligned} P(\Delta < x \in [0, b-a]) &= \frac{2}{(b-a)^2} \int_{t_1=a}^b \int_{t_2=a}^{t_1} \mathbb{1}_{t_1-t_2 < x} dt_1 dt_2 \\ &= \frac{2x}{b-a} - \left(\frac{x}{b-a}\right)^2 \text{ après calculs.} \end{aligned}$$

Donc

$$\begin{aligned} P(\Delta < R) &= \frac{2}{b-a} \int_{t=0}^{b-a} \int_{u=t}^{+\infty} \left(1 - \frac{t}{b-a}\right) \lambda e^{-\lambda t} dt du \\ &= 2 \left( \frac{e^{-\lambda \delta} - 1 + \lambda \delta}{\lambda^2 \delta^2} \right) \text{ avec } \delta = b-a, \end{aligned}$$

les calculs s'effectuant par changements de variables successifs, et en remarquant que  $\frac{d}{dx}(e^x(x+1)) = xe^x$ .

On vérifie finalement que

- $P(\Delta < R|\bar{C}) \xrightarrow{\lambda \rightarrow +\infty} 0$  : si les pigeons ne restent posés qu'un instant, ils ne se croisent probablement pas ;
- $P(\Delta < R|\bar{C}) \xrightarrow{\delta \lambda \rightarrow 0} 1$  : si les temps de vols sont tous quasi identiques ou si les temps de poses moyens sont très grands, on est à peu près sûr que les pigeons vont se croiser (s'ils se posent).

Cette dernière limite s'obtient en écrivant le DL  $e^{-\lambda \delta} = 1 - \lambda \delta + \frac{\lambda^2 \delta^2}{2} + o(\lambda^3 \delta^3)$ .

(c) On se place à partir de maintenant dans le cas général ( $n$  quelconque).

[2]

1. Déterminez la loi du temps d'atteinte de la première fenêtre, noté  $Z_n$ .  
(La fenêtre est atteinte quand un des  $n$  pigeons y parvient).
2. Montrez que  $Z_n$  converge en probabilité vers une variable aléatoire à expliciter.  
A-t-on aussi convergence presque sûre ?

**Solution :**

La première fenêtre est atteinte quand le pigeon le plus rapide y parvient. On cherche donc la loi du plus petit temps de vol, qui s'écrit  $Z_n = \min(T_1, \dots, T_n)$  avec  $T_i =$  temps de vol du  $i^{\text{ème}}$  pigeon. Notons  $F_n$  (resp.  $f_n$ ) la fonction de répartition (resp. de densité) de  $Z_n$ .

$$\begin{aligned} 1 - F_n(t \in [a, b]) &= P(\min(T_1, \dots, T_n) > t) \\ &= P(T_1 > t \cap \dots \cap T_n > t) \\ &= P(T_1 > t) \times \dots \times P(T_n > t) \text{ (hypothèse d'indépendance)} \\ &= P(T_1 > t)^n \text{ (VAs de même loi)} \\ &= \left(1 - \frac{t-a}{b-a}\right)^n \end{aligned}$$

Ainsi  $F_n(t) = 1 - \left(1 - \frac{t-a}{b-a}\right)^n$ , et  $f_n(t \in [a, b]) = \frac{d}{dt} F_n(t) = \frac{n}{b-a} \left(1 - \frac{t-a}{b-a}\right)^{n-1}$ .

$F_n$  converge ponctuellement vers  $\mathbb{1}_{[a,b]}$ , donc la VA candidate  $X_a$  est constante égale à  $a$ . On a alors, pour  $\varepsilon \in ]0, b-a]$

$$\begin{aligned} \mathrm{P}(|Z_n - X_a| > \varepsilon) &= \mathrm{P}(Z_n \in [a + \varepsilon, b]) \\ &= 1 - F_n(X_a + \varepsilon) \\ &= \left(1 - \frac{\varepsilon}{b-a}\right)^n \\ &\xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0, \end{aligned}$$

ce qui prouve la convergence en probabilité.

La série de terme général  $\mathrm{P}(|Z_n - X_a| > \varepsilon)$  converge vers  $\frac{b-a}{\varepsilon} - 1$  (suite géométrique), donc il y a aussi convergence presque sûre.

(d) Montrez que tous les pigeons parviennent à se poser (au moins une fois).

[3]

**Solution :**

Notons  $A_{k,t}$  l'évènement "il y a au plus deux pigeons sur la fenêtre  $k$  à l'instant  $t$ ". Soit  $k_0 \in \llbracket 1, m \rrbracket$ .  $A_{k_0,0}$  est réalisé car il n'y a pas de pigeons sur les fenêtres à l'instant 0. Posons  $t_0 = 0$ . Si à l'instant  $t_0 + bm$  il y a au plus deux pigeons sur la fenêtre  $k_0$ , alors on pose  $t_1 = t_0 + bm$ . Sinon, les temps de poses suivant des lois exponentielles ils sont finis avec probabilité 1 : depuis  $t = bm$  un pigeon décolle au bout d'un temps  $\tilde{t} - t < +\infty$ . On pose dans ce cas  $t_1 = t_0 + bm + \tilde{t}$ , puis on applique la même démarche pour obtenir  $t_2$  à partir de  $t_1$ , ...etc.

Une famille infinie d'évènements  $A_{k_0,t_i}$  tous réalisés est alors définie par récurrence, avec la condition  $t_{i+1} - t_i \geq bm$ .

$$\exists (t_i \in \mathbb{R}^+)_{i \in \mathbb{N}} \quad / \quad \forall i \in \mathbb{N}, A_{k_0,t_i} \text{ et } t_{i+1} - t_i \geq bm$$

Soit  $\alpha \in \llbracket 1, n \rrbracket$  le numéro d'un pigeon quelconque. S'il existe un indice  $i_0$  tel que le pigeon  $\alpha$  soit posé sur la fenêtre  $k_0$  en  $t_{i_0}$ , cela signifie qu'il se pose au moins une fois. On suppose donc que pour chaque indice  $i$  le pigeon  $\alpha$  n'est pas à la fenêtre  $k_0$  au temps  $t_i$ . Notons alors  $B_{\alpha,i}$  l'évènement "depuis l'instant  $t_i$  et jusqu'à l'arrivée du pigeon  $\alpha$  qui se pose à la fenêtre  $k_0$ , tout pigeon parvenant à cette dernière ne s'y pose pas". Observons que les  $B_{\alpha,i}$  ne sont a priori pas indépendants, car si le pigeon se pose pour un certain indice  $i_0$  cela influe sur la probabilité de l'évènement  $B_{\alpha,i_0+1}$ . L'idée consiste à appliquer le lemme de Borel-Cantelli à une certaine sous-famille d'évènements  $B_{\alpha,i}$ , dont on aura montré l'indépendance et la divergence de la somme des probabilités.

Plaçons-nous au temps  $t_{i_0}$  pour un  $i_0$  fixé quelconque. Combien de tentatives de pose à la fenêtre  $k_0$  s'effectuent avant que le courageux pigeon  $\alpha$  y parvienne ? Dans

le pire cas il faut passer par  $m - 1$  fenêtres en volant le plus lentement possible ( $T = b$ ) à chaque fois, tandis que les autres pigeons volent le plus rapidement possible ( $T = a$ ) en partant juste avant la fenêtre  $k_0$ . Ces derniers passent chacun au plus  $\lfloor \frac{b}{a} \rfloor$  fois par la fenêtre en question.

En notant  $R_{\alpha,i}$  la variable aléatoire donnant le nombre de passages à la fenêtre  $k_0$  entre  $t_i$  et l'instant d'arrivée du pigeon  $\alpha$  en  $k_0$ ,

$$\forall r > (n - 1) \left\lfloor \frac{b}{a} \right\rfloor, \quad \mathbb{P}(R_{\alpha,i} = r) = 0.$$

$R_{\alpha,i}$  ne prend donc qu'un nombre fini de valeurs. Comme cet évènement se répète à l'infini,  $\exists r_0 \in \mathbb{N}$  tel qu'une infinité de réalisations de  $R_{\alpha,i}$  soient égales à  $r_0$ . On note  $I$  l'ensemble des indices correspondants, et on se restreint dorénavant à cet ensemble *défini a posteriori*.

À chaque  $i$  dans  $I$  on fait correspondre le vecteur  $v_i \in \llbracket -1, 3 \rrbracket^{m-1}$ , dont la composante  $v_i^{(j)}$  est égale au nombre de pigeons posés sur la  $j^{\text{ème}}$  fenêtre parcourue par le pigeon d'indice  $\alpha$  depuis l'instant  $t_i$ . Lorsque  $j$  correspond à  $k_0$  ou après,  $v_i^{(j)}$  vaut -1.  $v_i$  ne prend qu'un nombre fini de valeurs :  $\exists v^* \in \llbracket -1, 3 \rrbracket^{m-1}$  tel qu'une infinité d'indices de  $I$  vérifient  $v_i = v^*$ . On note  $J$  ce dernier ensemble d'indices, et on s'y restreint dorénavant.

Observons que pour chaque  $i \in \mathbb{N}$ , le temps de passage correspondant à  $B_{\alpha,i}$  est strictement compris entre  $t_i$  et  $t_{i+1}$  : en effet le temps de voyage est majoré par  $bm$  et on a imposé  $t_{i+1} - t_i > bm$ . Les évènements  $B_{\alpha,i}, i \in J$  correspondent donc à des scénarios identiques ayant lieu sur des plages temporelles ne s'intersectant pas : ils sont indépendants, et on peut minorer leur probabilité commune :

$$\mathbb{P}(B_{\alpha,i}, i \in J) \geq p_2 q_0^{r_0+m-1} > 0,$$

avec  $q_0 = 1 - p_0$ .

$$\sum_{i \in J} \mathbb{P}(B_{\alpha,i}) = +\infty$$

On est dans les conditions d'application du lemme de Borel-Cantelli :

$\mathbb{P}(\overline{\lim} B_{\alpha,i}, i \in J) = 1$ , ce qui signifie qu'avec probabilité 1, le pigeon numéro  $\alpha$  se pose une infinité de fois sur la fenêtre  $k_0$ . En conclusion, chaque pigeon se pose – presque sûrement – une infinité de fois sur chaque fenêtre.

*Note* : le raisonnement ci-dessus n'est plus valide si  $p_0 = p_1 = p_2 = 1$ .

Le résultat reste tout de même vrai (exercice pour les vacances!)

*Bonus* : [programme en langage R](#) simulant l'expérience.

- (e) On considère qu'une fois posés, les pigeons s'endorment pour une durée infinie. À quelles(s) condition(s) parviennent-ils tous à dormir ?

[2]

**Solution :**

Supposons que tous les pigeons dorment. Alors nous avons  $n$  pigeons répartis sur  $m$  fenêtres avec la contrainte "pas plus de 3 pigeons par fenêtre". Il y a donc au plus  $3m$  pigeons : on obtient la condition  $n \leq 3m$  (ou encore  $m \geq \lceil \frac{n}{3} \rceil$ ).

Réciproquement, choisissons  $n \leq 3m$ . On se place à un temps  $t \in \mathbb{R}^+$  arbitraire, et suppose que  $k < n$  pigeons se sont endormis.  $3m > k$ , donc il reste au moins une fenêtre comportant au plus deux pigeons endormis. Soit  $f_0$  le numéro d'une telle fenêtre. Raisonnons par l'absurde : si les  $n - k$  pigeons restant ne s'endorment jamais, alors ils passent une infinité (dénombrable) de fois à la fenêtre  $f_0$ . À chaque passage ils ont une probabilité fixée, supérieure ou égale à  $p_2 > 0$  de se poser. Soit  $\alpha$  le numéro d'un de ces  $n - k$  pigeons insomniaques. On note  $B_{\alpha,i}$  l'évènement "le pigeon d'index  $\alpha$  se pose à la fenêtre  $f_0$  lors de son  $i^{\text{ème}}$  passage".

Afin d'obtenir l'indépendance des  $B_{\alpha,i}$  il faut alors légèrement modifier la règle du jeu : on décide qu'un pigeon posé (non chassé) redécollé immédiatement. On peut ainsi appliquer le lemme de Borel-Cantelli, étant donné que

$$\sum_{i=1}^{+\infty} P(B_{\alpha,i}) = +\infty.$$

$\Rightarrow$  le pigeon numéro  $\alpha$  finit – presque sûrement – par se poser sur le rebord de la fenêtre  $f_0$  : il s'endort au bout d'un temps fini. Cela étant en contradiction avec l'hypothèse (absurde), on en déduit qu'au moins un parmi les  $n - k$  oiseaux restant parvient à s'endormir en un temps  $t_1$  fini. Par récurrence immédiate, tous les pigeons parviennent à s'endormir.

*Remarque :* on peut voir la position du pigeon numéro  $\alpha$  à un instant  $t$  comme une variable aléatoire  $X_{\alpha,t}$  de support  $\llbracket 0, m \rrbracket$  (prenant la valeur 0 si le pigeon est en vol). La fonction qui à  $\alpha$  et  $t$  associe la VA  $X_{\alpha,t}$  est un cas particulier **processus aléatoire**, indexé par  $\llbracket 1, n \rrbracket \times \mathbb{R}^+$ . Ce processus n'est pas évident à étudier car les trajectoires  $\tau_\alpha : t \mapsto X_{\alpha,t}$  sont dépendantes (du fait des contraintes imposées).

**Exercice 2** [11 points]

On dispose d'une pièce de monnaie truquée, qui tombe sur pile avec probabilité  $p \in ]0, 1[$ , et sur face avec probabilité  $1 - p$ .

- (a) Dans cette question seulement, on suppose  $p$  inconnu.  
Comment déterminer  $p$  empiriquement ? Justifiez.

[1]

**Solution :**

Soit  $X_p$  une variable aléatoire prenant la valeur 1 lorsque la pièce truquée tombe sur pile, et 0 sinon.  $X_p$  suit la loi de Bernoulli de paramètre  $p$  :  $E[X_p] = p$ . Considérons alors la variable aléatoire  $Z_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_p^{(i)}$  où les  $X_p^{(i)}$  sont indépendantes et de même loi que  $X_p$ . On obtient une réalisation de la VA  $Z_n$  en lançant  $n$  fois notre pièce truquée. Cette réalisation approxime de mieux en mieux  $p$  au fur et à mesure que  $n$  augmente, car d'après la loi des grands nombres

$$Z_n \xrightarrow{p.s.} E[X_p] = p.$$

(On peut aussi invoquer directement le théorème de Bernoulli).

- (b) Comment simuler un lancer de pièce équilibrée à partir de la pièce truquée ?

[2]

**Solution :**

On reprend la définition de  $X_p$  de la réponse précédente. Posons alors

$$X = X_p^{(1)} - X_p^{(2)},$$

avec  $X_p^{(1)}$  et  $X_p^{(2)}$  deux variables aléatoires indépendantes de même loi que  $X_p$ .  $X$  est à valeurs dans  $\{-1, 0, 1\}$ , et

$$\begin{cases} P(X = -1) = P(X_p^{(1)} = 0 \cap X_p^{(2)} = 1) = p(1-p) \\ P(X = 1) = P(X_p^{(1)} = 1 \cap X_p^{(2)} = 0) = p(1-p) \end{cases}$$

On a donc  $P(X = -1 | X \neq 0) = P(X = 1 | X \neq 0) = \frac{1}{2}$ .

Soit  $(Z_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  une suite de variables aléatoires indépendantes de même loi que  $X$ . Définissons finalement la VA  $Z$  comme suit :

$$Z = Z_{n^*} \text{ avec } n^* = \min\{n \in \mathbb{N}^* / Z_n \neq 0\}.$$

$Z$  a pour valeur la première réalisation de  $X$  non nulle lors d'une série de deux lancers de la pièce truquée (il faut  $2n^*$  lancers). Alors



$$\begin{aligned}
P(Z = 1) &= P\left(\bigcup_{n \in \mathbb{N}^*} \left[ \bigcap_{i < n} \{Z_i = 0\} \cap \{Z_n = 1\} \right]\right) \\
&= \sum_{n=1}^{+\infty} P\left(\bigcap_{i < n} \{Z_i = 0\} \cap \{Z_n = 1\}\right) \\
&= \sum_{n=1}^{+\infty} \left(\prod_{i=1}^{n-1} P(Z_i = 0)\right) P(Z_n = 1) \\
&= \sum_{n=1}^{+\infty} P(X = 0)^{n-1} P(X = 1) \\
&= \frac{P(X = 1)}{1 - P(X = 0)} = \frac{P(\{X = 1\} \cap \{X \neq 0\})}{P(X \neq 0)} \\
&= P(X = 1 | X \neq 0) = \frac{1}{2}
\end{aligned}$$

en utilisant successivement le fait que les évènements  $n^* = k$  soient deux à deux disjoints, l'indépendance des épreuves  $Z_n$ , et le fait qu'elles soient de même loi.

*Note* : on aurait pu prendre d'autres expressions pour  $X$ , l'essentiel étant que deux des probabilités  $P(X = k)$  résultantes soient égales. Par exemple  $X = 2X_p^{(1)} + X_p^{(2)}$  convient (écriture en base 2,  $P(X = 1) = P(X = 2)$ ).

- (c) Soient  $b \in \llbracket 2, +\infty \llbracket$ , et  $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  une famille de variables aléatoires indépendantes, toutes de loi uniforme sur  $\llbracket 0, b - 1 \llbracket$ . Montrez que la série  $S = \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{X_n}{b^n}$  converge presque sûrement, et que  $S$  suit une loi uniforme sur  $[0, 1]$ . [3]

**Solution :**

Posons  $R_{n,m} = \sum_{k=n+1}^m \frac{X_k}{b^k}$  les restes partiels, avec  $n < m$ . Soit  $\omega \in \Omega$  avec  $\Omega$  l'espace des réalisations de la suite de VA  $(X_n)$ .

$$\begin{aligned}
|R_{n,m}(\omega)| &= R_{n,m}(\omega) \text{ (termes positifs)} \\
&= \sum_{k=n+1}^m \frac{\omega_k}{b^k} \\
&\leq \sum_{k=n+1}^m \frac{b-1}{b^k} \text{ (inégalités terme à terme)} \\
&= \frac{b-1}{b^n} - \frac{b-1}{b^m} \\
&\xrightarrow{m \rightarrow +\infty} \frac{b-1}{b^n}
\end{aligned}$$

Ainsi le reste  $R_n(\omega) = \sum_{k=n+1}^{+\infty} \frac{\omega_k}{b^k}$  est majoré par  $\frac{b-1}{b^n}$  qui tend vers zéro :

$S(\omega)$  converge pour tout  $\omega \in \Omega$ , donc a fortiori presque sûrement.

Tout  $x \in [0, 1]$  peut s'écrire comme une réalisation  $S(\omega)$  (décomposition fractionnaire)  $\Rightarrow S$  est surjective. L'évènement  $\{S \leq x \in [0, 1]\}$  est alors constitué de l'ensemble  $F_x$  des décompositions fractionnaires des réels inférieurs ou égaux à  $x$ .

On écrit  $x = \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{x_n}{b^n}$  (décomposition non unique : voir remarque ci-dessous). Si  $x = 0$  alors  $F_x$  est réduit à la suite nulle, et  $P(S \leq x) = 0$ . Supposons donc  $x > 0$ .

$$\begin{aligned}
 P(S \leq x) &= P(S < x \in ]0, 1]) \\
 &= P\left(\bigsqcup_{n \in \mathbb{N}^* / x_n > 0} \{\omega \in \Omega' / \omega_n < x_n \text{ et } \forall n' < n, \omega_{n'} = x_{n'}\}\right) \\
 &= \sum_{n \in \mathbb{N}^* / x_n > 0} P(\{\omega \in \Omega' / \omega_n < x_n \text{ et } \forall n' < n, \omega_{n'} = x_{n'}\}) \\
 &= \sum_{n \in \mathbb{N}^* / x_n > 0} P(\omega_n < x_n) \times \prod_{n'=1}^{n-1} P(\omega_{n'} = x_{n'}) \\
 &= \sum_{n \in \mathbb{N}^* / x_n > 0} \frac{x_n}{b} \times \prod_{n'=1}^{n-1} \frac{1}{b} = \sum_{n \in \mathbb{N}^* / x_n > 0} \frac{x_n}{b^n} \\
 &= \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{x_n}{b^n} = x
 \end{aligned}$$

(Union dénombrable disjointe, VA indépendantes, toutes de même loi). On obtient  $P(S \leq x \in [0, 1]) = x$  : fonction de répartition de la loi uniforme sur  $[0, 1]$ .

*Remarque* :  $S$  n'est pas bijective, car les nombres s'écrivant comme une somme finie  $\sum_{k=1}^n \frac{\omega_k}{b^k}$  (avec  $\omega_n = b - 1$ ) possèdent deux développements : celui-ci et  $\sum_{k=1}^{n-1} \frac{\omega_k}{b^k} + \sum_{k=n+1}^{+\infty} \frac{b-1}{2^k}$ . Cependant l'ensemble  $E$  des  $\omega$  dont tous les termes valent  $b-1$  apr. (à partir d'un certain rang) est dénombrable, donc  $S(E)$  est de mesure de Lebesgue nulle. Ainsi  $S$  réalise une bijection de  $\Omega' = \Omega \setminus E$  dans  $[0, 1[$  avec  $P(\Omega') = 1$ . (Attention 1 n'est plus atteint, car il admet une seule décomposition fractionnaire en base  $b$ , exclue de  $\Omega'$ ).

- (d) En déduire une façon de simuler une variable aléatoire de loi uniforme sur l'intervalle  $[0, 1]$  à partir de la pièce truquée. [2]

**Solution :**

On reprend la définition de  $Z$  de la réponse b). Soit  $(Z_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$  une suite de variables aléatoires indépendantes de même loi que  $\frac{Z+1}{2}$ . Les  $Z_n$  prennent les valeurs 0 et 1

avec probabilité  $\frac{1}{2}$ . On pose alors

$$S = \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{Z_n}{2^n}$$

D'après la question précédente  $S$  suit une loi uniforme sur  $[0, 1]$ , et en notant  $S_n$  les sommes partielles

$$\begin{aligned} 0 < S - S_n &= \sum_{k=n+1}^{+\infty} \frac{Z_k}{2^k} \\ &< \sum_{k=n+1}^{+\infty} \frac{1}{2^k} = \frac{1}{2^n} \end{aligned}$$

On peut donc simuler la réalisation de  $S_n = \sum_{k=1}^n \frac{Z_k}{2^k}$  avec  $n$  assez grand (en fonction de la précision souhaitée). Par exemple pour une précision à  $10^{-6}$  près il suffit de choisir  $n = 20$  (car  $2^{20} > 10^6$ ).

- (e) Toujours avec la pièce truquée, comment simuler une variable aléatoire  $d$ -dimensionnelle suivant la loi uniforme dans la boule unité  $\mathcal{B}_d(0, 1) \subset \mathbb{R}^d$  ? [3]

1. Via une méthode de rejet.
2. D'une autre manière plus efficace ?

Donnez la complexité en moyenne (en fonction de la précision souhaitée), et, si possible, la loi du nombre de lancers effectués.

**Solution :**

L'algorithme de rejet consiste à simuler une VA dans  $[-1, 1]^d$  puis à rejeter les réalisations  $(x_1, \dots, x_d)$  ne vérifiant pas  $x_1^2 + \dots + x_d^2 = 1$ . Il n'est pas efficace lorsque  $d$  dépasse 4 ou 5 car le ratio du volume de la sphère unité par celui de l'hypercube  $[-1, 1]^d$  décroît très rapidement. (À la limite, le volume de l'hyper-sphère est nul tandis que celui de l'hypercube explose). Plus précisément, le ratio des deux volumes vaut

$$\tau_d = \frac{\pi^{d/2}}{2^d \Gamma(d/2 + 1)}.$$

(voir [la page Wikipedia](#)). Le nombre de tirages  $T_d$  nécessaires avant d'en obtenir un dans la sphère suit la loi géométrique de paramètre  $\tau_d$ . Il reste à déterminer le nombre de lancers de la pièce truquée requis pour obtenir une réalisation de  $\mathcal{U}(-1, 1)$  (par homothétie depuis  $\mathcal{U}(0, 1)$ ).

D'après la réponse b), le nombre de lancers de pièce nécessaires à l'obtention d'un digit binaire s'écrit  $2N$  où  $N$  suit la loi géométrique de paramètre  $\alpha_p = 2p(1 - p)$ . D'après la réponse précédente il faut exactement  $\lceil \log_2 10^P \rceil$  chiffres binaires pour une précision  $P$  sur  $\mathcal{U}(0, 1)$ , donc  $\lceil \log_2 10^P \rceil + 1$  chiffres si l'on vise  $\mathcal{U}(-1, 1)$ . On

en déduit qu'il faut lancer la pièce  $L_d = 2(\lceil \log_2 10^P \rceil + 1)NT_d$  fois pour obtenir un point aléatoire dans l'hypersphère.

La loi de cette VA ne se calcule pas facilement : on est ramené au produit de deux lois géométriques, obtenant au mieux

$$P(L_d = k) = \frac{\alpha_p \tau_d}{(1 - \alpha_p)(1 - \tau_d)} \sum_{m|k} (1 - \alpha_p)^{k/m} (1 - \tau_d)^m,$$

avec  $k = 2(\lceil \log_2 10^P \rceil + 1)\ell$ ,  $m|k$  signifiant “ $m$  divise  $k$ ”. L'espérance en revanche s'obtient facilement,  $N$  et  $T_d$  étant indépendantes :

$$E[L_d] = 2(\lceil \log_2 10^P \rceil + 1)E[N]E[T_d] = \frac{2(\lceil \log_2 10^P \rceil + 1)}{\alpha_p \tau_d}$$

Une autre façon de procéder utilise l'invariance de la loi normale centrée réduite par rotation. Plus précisément, si  $X$  suit la loi  $\mathcal{N}(0, I_d)$  où  $I_d$  est la matrice identité à  $d$  dimensions et si  $U$  est une matrice de rotation, alors  $UX$  suit encore la loi  $\mathcal{N}(0, I_d)$ . On en déduit une manière d'échantillonner des points aléatoirement sur la sphère unité (*et non à l'intérieur*) :

$$Z_d = \frac{1}{\sqrt{\sum_{i=1}^d X_i^2}} (X_1, \dots, X_d),$$

avec  $X_i \sim \mathcal{N}(0, 1)$ .

Ensuite il faut tirer un point sur le rayon  $(0, z_d)$  (de longueur 1) selon la loi uniforme dans la sphère, c'est-à-dire un réel  $y$  dans  $[0, 1]$  selon

$$P(Y \leq y) = y^d,$$

ratio des volumes des hypersphères de rayon  $y$  et 1. Cette fonction de répartition s'inverse facilement : il suffit de simuler une variable aléatoire  $U$  de loi uniforme sur  $[0, 1]$  puis de calculer  $U^{1/d}$  pour obtenir un échantillon de  $Y$ . En regroupant, on obtient un échantillon uniforme dans l'hypersphère par

$$\frac{U^{1/d}}{\sqrt{\sum_{i=1}^d X_i^2}} (X_1, \dots, X_d).$$

Les  $d$  échantillons de lois normales s'obtiennent par [la méthode de Box-Müller](#) à l'aide de  $\lceil \frac{d}{2} \rceil$  simulations de VA exponentielles (obtenues depuis une réalisation d'une VA de loi uniforme via l'inversion de la fonction de répartition), et  $\lceil \frac{d}{2} \rceil$

simulations de lois uniformes ; soit au total  $2 \lceil \frac{d}{2} \rceil$  échantillons uniformes dans  $[0, 1]$ . On en déduit la VA donnant le nombre de lancers de la pièce truquée :

$$\left( 4N \left\lceil \frac{d}{2} \right\rceil + \delta_{d=2k} \right) (\Upsilon + \lceil \log_2 10^P \rceil),$$

$\Upsilon$  étant une *variable aléatoire* indiquant la précision additionnelle moyenne nécessaire sur  $U$  pour obtenir une précision  $P$  en sortie.

$\Upsilon$  est aléatoire pour deux raisons :

- il faut s'assurer d'avoir  $U > 0$  pour calculer  $\ln U$  ;
- $\frac{1}{\sqrt{\sum_{i=1}^d X_i^2}}$  est d'autant plus imprécis que la norme de  $(X_1, \dots, X_d)$  est petite.

Cette dernière observation découle du fait que la fonction  $t \in ]0, +\infty[ \mapsto \frac{1}{\sqrt{t}}$  n'est pas lipschitzienne au voisinage de 0. Elle l'est cependant sur tout  $] \varepsilon, +\infty[$  avec  $\varepsilon > 0$ , donc on pourrait donner une borne supérieure probabiliste sur  $\Upsilon$  (second exercice pour les vacances :). On se contente ici d'évaluer la complexité en moyenne.

L'analyse théorique n'étant a priori pas évidente, on utilise une librairie de calcul en précision arbitraire ([MPFR](#)) afin de comparer les valeurs des composantes calculées avec une précision initiale  $P$ , et avec une précision initiale  $2P$  ( $2 =$  facteur arbitraire). On adopte ainsi un point de vue inverse : pour  $P$  chiffres significatifs sur les VA uniformes dans  $[0, 1]$  combien en obtient-on sur le résultat ?

Voici [le programme en langage C](#). Arguments :

1.  $N$  : nombre de répétitions du calcul des  $d$  composantes ;
2.  $d$  : dimension ;
3.  $P$  : précision initiale.

Le programme affiche l'écart (absolu) moyen entre les calculs effectués en précision  $P$  et  $2P$ , ainsi que l'écart maximal. Sur plusieurs essais avec  $d$  variant entre 2 et 100, et  $P$  entre 10 et 100, on constate que l'écart moyen n'excède en général pas  $0.5 \cdot 10^{-P}$  tandis que l'écart maximal est au pire de l'ordre de  $10^2 \cdot 10^{-P}$ . Cela suggère qu'en pratique il suffit de choisir  $\Upsilon = 3$  pour assurer avec une excellente (mais non déterminée) probabilité la précision  $P$  sur le résultat.

### Exercice 3 [6 points]

On s'intéresse dans cet exercice aux passages aux caisses d'un supermarché. Ce dernier comporte  $m$  caisses – toujours ouvertes – gérées par autant d'employé(e)s.

- (a) Chaque soir lors de la fermeture du magasin, les  $N$  derniers clients se présentent aux caisses. On suppose que  $N$  suit une loi de Poisson de paramètre  $\lambda$ . [1]  
 Un client choisit la caisse  $k$  avec probabilité  $p_k \in [0, 1]$ . Quelle est la loi du nombre total de clients passant à la caisse numéro  $k$  ?

**Solution :**

Notons  $N_k$  le nombre de clients passant à la caisse  $k$  :

$$P(N_k = j \in \mathbb{N}) = \sum_{n=j}^{+\infty} P(N_k = j | N = n) P(N = n),$$

donc il suffit de déterminer  $P(N_k = j | N = n \geq j) = P_{N=n}(N_k = j)$ . On remarque pour cela que conditionnellement à l'évènement  $\{N = n\}$ , la VA  $N_k$  s'écrit comme la somme de  $n$  épreuves de Bernouilli indépendantes de paramètre  $p_k$ . Elle suit donc la loi binomiale  $\mathcal{B}(n, p_k)$ , et on obtient successivement

$$\begin{aligned} P(N_k = j) &= \sum_{n=j}^{+\infty} C_n^j p_k^j (1 - p_k)^{n-j} e^{-\lambda} \frac{\lambda^n}{n!} \\ &= e^{-\lambda} \frac{(\lambda p_k)^j}{j!} \sum_{n=j}^{+\infty} \frac{1}{(n-j)!} \lambda^{n-j} (1 - p_k)^{n-j} \\ &= e^{-\lambda} \frac{(\lambda p_k)^j}{j!} \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{(\lambda - \lambda p_k)^n}{n!} \\ &= e^{-\lambda + \lambda - \lambda p_k} \frac{(\lambda p_k)^j}{j!} = e^{-\lambda p_k} \frac{(\lambda p_k)^j}{j!} \end{aligned}$$

On reconnaît la loi de Poisson de paramètre  $\lambda p_k$ .

- (b) Pour cette question on suppose que  $N$  clients sont en train d'attendre aux caisses suivant les mêmes lois que précédemment. Chacun de ces client doit passer  $\Lambda_n$  articles suivant une loi uniforme dans  $[[1, A]]$ . [2]  
 Chaque caisse a un débit déterministe exprimé en "articles par minute" noté  $a_k$ .  
 Le temps  $C_n$  nécessaire au paiement d'un client suit une loi Gamma  $\Gamma(\alpha, \beta)$ .  
 Un retardataire arrive aux caisses avec  $\Lambda_0$  articles. Déterminez l'espérance de son temps d'attente, et interprétez le résultat obtenu.

**Solution :**

Notons  $T$  la variable aléatoire du temps d'attente du retardataire, et  $T_k$  le temps d'attente sachant que l'on a sélectionné la caisse  $k$ .

$$E[T] = \sum_{k=1}^m p_k E[T_k]$$

$$T_k = C_n + \frac{\Lambda_0}{a_k} + \sum_{n=1}^{N_k} \left( C_n + \frac{\Lambda_n}{a_k} \right),$$

car il faut ajouter le temps de passage du retardataire à celui des clients déjà présents dans la file. On écrit alors

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[T_k] &= \sum_{r=0}^{+\infty} \mathbb{E}[T_k | N_k = r] \mathbb{P}(N_k = r) \\ &= \sum_{r=0}^{+\infty} \mathbb{E} \left[ C_n + \frac{\Lambda_0}{a_k} + \sum_{n=1}^r \left( C_n + \frac{\Lambda_n}{a_k} \right) \right] e^{-\lambda p_k} \frac{(\lambda p_k)^r}{r!} \\ &\quad \text{(d'après la question précédente)} \\ &= \sum_{r=0}^{+\infty} \left[ \frac{\alpha}{\beta} + \frac{\Lambda_0}{a_k} + r \left( \frac{\alpha}{\beta} + \frac{A}{2a_k} \right) \right] e^{-\lambda p_k} \frac{(\lambda p_k)^r}{r!} \\ &\quad \text{(par linéarité de l'espérance)} \end{aligned}$$

Une fois les calculs effectués on obtient

$$\mathbb{E}[T] = \underbrace{\frac{\alpha}{\beta}}_{\text{paiement}} + \underbrace{\sum_{k=1}^m p_k \frac{\Lambda_0}{a_k}}_{\text{passage des articles}} + \sum_{k=1}^m p_k (\lambda p_k) \underbrace{\left( \frac{\alpha}{\beta} + \frac{A+1}{2a_k} \right)}_{\text{temps moyen par client}},$$

$p_k$  désignant la proportion de clients à la caisse numéro  $k$ , et  $\lambda p_k$  le nombre moyen de clients y passant.

*Remarque* : la loi du temps d'attente serait beaucoup plus compliquée à exprimer (pas sûr d'ailleurs qu'on puisse l'expliciter ...)

(c) On suppose désormais que personne n'attend aux caisses.

[3]

Les hypothèses de la question précédente restent valides.

Xénia et Youri sont les deux derniers à arriver pour passer leurs achats : Xénia choisit une caisse suivant la distribution  $p_1, \dots, p_m$ , puis Youri en sélectionne une au hasard parmi celles restant inoccupées. On note  $X$  et  $Y$  les variables aléatoires des temps d'attente respectifs. Exprimez la loi jointe, puis simplifiez la formule obtenue dans le cas  $\alpha = 1$ .  $X$  et  $Y$  sont-elles indépendantes ?

**Solution :**

On applique la formule des probabilités totales avec le système complet  $K_Z = 1, \dots, K_Z = m$  où  $K_Z$  désigne le numéro de la caisse choisie par  $Z$ .

$$\begin{aligned}
P(X \leq x \cap Y \leq y) &= \sum_{k=1}^m P(X \leq x \cap Y \leq y | K_X = k) P(K_X = k) \\
&= \sum_{k=1}^m \sum_{\ell=1}^m P(X \leq x \cap Y \leq y | K_X = k \cap K_Y = \ell) P(K_X = k) P(K_Y = \ell | K_X = k) \\
&= \sum_{k=1}^m \sum_{\ell=1}^m P(X \leq x | K_X = k) P(Y \leq y | K_Y = \ell) P(K_X = k) P(K_Y = \ell | K_X = k),
\end{aligned}$$

car les évènements  $\{X \leq x\}$  et  $\{Y \leq y\}$  sont indépendants une fois les caisses connues. On a  $P(K_X = k) = p_k$ . Il faut déterminer les autres quantités.

$$P(K_Y = \ell | K_X = k) = \frac{\delta_{\ell \neq k}}{m-1}.$$

$$\begin{aligned}
P(X \leq x | K_X = k) &= P\left(C + \frac{\Lambda}{a_k} \leq x\right) \\
&= \sum_{r=1}^A P\left(C \leq x - \frac{r}{a_k}\right) \frac{1}{A} \\
&= \frac{1}{A} \sum_{r=1}^A \int_{t=0}^{x - \frac{r}{a_k}} \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} t^{\alpha-1} e^{-\beta t} dt \\
&= \frac{\beta^\alpha}{A\Gamma(\alpha)} \sum_{r=1}^A \int_{u=0}^{\beta(x - \frac{r}{a_k})} \left(\frac{u}{\beta}\right)^{\alpha-1} e^{-u} \frac{du}{\beta} \\
&\quad \text{changement de variable } \beta t = u \\
&= \frac{1}{A\Gamma(\alpha)} \sum_{r=1}^A \gamma\left(\alpha, \beta\left(x - \frac{r}{a_k}\right)\right),
\end{aligned}$$

en utilisant la [fonction gamma incomplète](#).

Le calcul est le même pour  $P(Y \leq y | K_Y = \ell)$  : on obtient

$$P(Y \leq y | K_Y = \ell) = \frac{1}{A\Gamma(\alpha)} \sum_{r=1}^A \gamma\left(\alpha, \beta\left(y - \frac{r}{a_\ell}\right)\right).$$

Finalement,

$$\begin{aligned}
P(X \leq x \cap Y \leq y) &= \frac{1}{A^2\Gamma(\alpha)^2(m-1)} \sum_{k=1}^m \sum_{\ell \neq k}^m p_k \\
&\quad \times \sum_{r_1, r_2 \in \llbracket 1, A \rrbracket} \gamma\left(\alpha, \beta\left(x - \frac{r_1}{a_k}\right)\right) \gamma\left(\alpha, \beta\left(y - \frac{r_2}{a_\ell}\right)\right)
\end{aligned}$$

Il reste à dériver cette expression pour obtenir la densité. On utilise pour cela



$\frac{d}{dz}\gamma(\alpha, h(z)) = h(z)^{\alpha-1}e^{-h(z)}h'(z)$  avec  $h : z \mapsto \beta z + w$ .

$$f_{X,Y}(x, y) = \frac{\beta^\alpha}{A^2\Gamma(\alpha)^2(m-1)} \sum_{k=1}^m \sum_{\ell \neq k} p_k \times \sum_{r_1, r_2 \in \llbracket 1, A \rrbracket} [\psi_{r_1, a_k}^{\alpha-1}(x) e^{-\beta\psi_{r_1, a_k}(x)} \gamma(\alpha, \beta\psi_{r_2, a_\ell}(y)) + \gamma(\alpha, \beta\psi_{r_1, a_k}(x)) \psi_{r_2, a_\ell}^{\alpha-1}(y) e^{-\beta\psi_{r_2, a_\ell}(y)}],$$

avec  $\psi_{r,a}(z) = z - \frac{r}{a}$ . Enfin, pour  $\alpha = 1$  (cas de la loi exponentielle  $\mathcal{E}(\beta)$ ), certaines choses se simplifient :

$$\begin{aligned} f_{X,Y}(x, y) &= \frac{\beta^\alpha}{A^2(m-1)} \sum_{k=1}^m \sum_{\ell \neq k} p_k \\ &\quad \times \sum_{r_1, r_2 \in \llbracket 1, A \rrbracket} e^{-\beta\psi_{r_1, a_k}(x)} (1 - e^{-\beta\psi_{r_2, a_\ell}(y)}) + (1 - e^{-\beta\psi_{r_1, a_k}(x)}) e^{-\beta\psi_{r_2, a_\ell}(y)} \\ &= \frac{\beta^\alpha}{A^2(m-1)} \sum_{k=1}^m \sum_{\ell \neq k} p_k \sum_{r_1, r_2 \in \llbracket 1, A \rrbracket} e^{-\beta\psi_{r_1, a_k}(x)} + e^{-\beta\psi_{r_2, a_\ell}(y)} - 2e^{-\beta(\psi_{r_1, a_k}(x) + \psi_{r_2, a_\ell}(y))}. \end{aligned}$$

Dans le cas général  $X$  et  $Y$  ne sont pas indépendants car les choix de caisses ne le sont pas (cf. calcul ci-dessous), et la loi du temps d'attente est entièrement déterminée par la caisse (via le paramètre  $a_k$ ). Cependant si par exemple tous les  $a_k$  sont égaux, alors  $X$  et  $Y$  sont bien sûr indépendants.

$$\begin{aligned} P(K_Y = \ell) &= \sum_{k=1}^m P(K_Y = \ell | K_X = k) P(K_X = k) \\ &= \sum_{k=1}^m \frac{\delta_{\ell \neq k}}{m-1} p_k \\ &= \frac{1}{m-1} \sum_{k \neq \ell} p_k = \frac{1 - p_\ell}{m-1}. \end{aligned}$$

$$\Rightarrow P(K_X = k) P(K_Y = k) = \frac{p_k(1 - p_k)}{m-1} \neq P(K_X = k \cap K_Y = k) = 0$$

*Note* : l'objectif était d'aller vers [ce genre de problème](#), mais le contexte de l'exercice est maladroitement choisi et j'ai manqué de temps.