Série 4

Solution 13. On note X_1, X_2, X_3 la durée de fonctionnement des trois composants avant panne. D'après l'énoncé, X_1, X_2, X_3 sont mutuellement indépendants et avec a=10000on a

$$P(X_1 \ge 10000) = P(X_2 \ge 10000) = P(X_3 \ge 10000) = 0.8$$

- Pour simplifier la notation, soit A_j l'événement $\{X_j \ge 10000\}$ pour j=1,2,3. a) Il s'agit de calculer $P(A_1 \cap A_2 \cap A_3) = P(A_1)^3$ (par indépendance), ce qui donne une probabilité de $0.8^3 = 0.512$.
- b) i) Il s'agit de calculer $P(A_1 \cup A_2 \cup A_3)$. Il faut passer par le complémentaire : le système ne fonctionne plus après 10000 heures si les trois composants ont une durée de vie de moins de 10000 heures. Cela correspond à la probabilité $P(A_1^c \cap A_2^c \cap A_3^c) = P(A_1^c)^3$ (par indépendance), ce qui donne une probabilité de $0.2^3 = 0.008$. La probabilité que le système fonctionne après 10000 heures est donc de 1 - 0.008 = 0.992.
 - ii) Il s'agit de calculer

$$P(A_1^c \cup A_2^c \cup A_3^c \mid A_1 \cup A_2 \cup A_3) = P(C \mid F) = \frac{P(C \cap F)}{P(F)}$$

où C et F sont les événements 'au moins un des composants est en panne après 10000 heures' et 'le système fonctionne après 10000 heures'. On a P(F) = 0.992 par (b) (i).

L'événement $C \cap F = \{A_1^c \cup A_2^c \cup A_3^c\} \cap \{A_1 \cup A_2 \cup A_3\}$ corréspond à la possibilité que soit un soit deux des composants soient en panne après 10000 heures, c'est à dire à

$$(A_1 \cap A_2 \cap A_3^c) \cup (A_1 \cap A_2^c \cap A_3) \cup (A_1^c \cap A_2 \cap A_3) \cup (A_1 \cap A_2^c \cap A_3^c) \cup (A_1^c \cap A_2 \cap A_3) \cup (A_1^c \cap A_2 \cap A_3).$$

Puisque les six possibilités ici sont disjointes et les A_i sont indépendants,

$$P(C \cap F) = 3P(A_1)P(A_2)P(A_3^c) + 3P(A_1)P(A_2^c)P(A_3^c) = 3 \times 0.8^2 \times 0.2 + 3 \times 0.8 \times 0.2^2 = 0.48.$$

La probabilité recherchée vaut donc 0.48/0.992 = 0.4839.

Il est plus efficace de remarquer que $P(C \mid F) = 1 - P(C^c \mid F)$ et

$$P(C^c \mid F) = P(C^c \cap F) / P(F) = P(F \mid C^c) P(C^c) / P(F) = P(C^c) / P(F),$$

car $P(F \mid C^c) = 1$ (si aucun des composants soit en panne, C^c , alors le système fonctionne, F). Ainsi

$$P(C \mid F) = 1 - 0.512/0.992 = 0.4839.$$

Solution 14. Il faut trouver c > 0 tel que $\sum_{x=0}^{n} c 2^{x} = 1$. On a :

$$1 = c \sum_{x=0}^{n} 2^{x} = c (2^{n+1} - 1).$$

Ainsi $c = (2^{n+1} - 1)^{-1}$.

Solution 15. L'ensemble fondamental est $\Omega = \{(r,g) : r,g \in \{1,\ldots,6\}\}$, muni de la tribu $\mathcal{F} = \mathcal{P}(\Omega)$ (ensemble des sous-ensembles de Ω ou ensemble des parties de Ω). Les deux dés étant équilibrés et indépendants, nous définissons la fonction de probabilité par $P\{\omega\} = 1/36$ pour tout $\omega \in \Omega$. La variable aléatoire X est alors donnée par $X(\omega) = rg$ où $\omega = (r, g)$. Le support de X est donc $S = \{rg : r, g \in \{1, \dots, 6\}\}$. En comptant les ω qui donnent lieu à chacune de ces valeurs, nous obtenons

$$P(X = x) = \begin{cases} 1/36 & \text{si } x \in \{1, 9, 16, 25, 36\}, \\ 1/18 & \text{si } x \in \{2, 3, 5, 8, 10, 15, 18, 20, 24, 30\}, \\ 1/12 & \text{si } x = 4, \\ 1/9 & \text{si } x \in \{6, 12\}, \\ 0 & \text{sinon.} \end{cases}$$

Solution 16. a) On a $P(X_i = k) = \binom{n_i}{k} p^k (1-p)^{n_i-k}, \qquad 0 \le k \le n_i, \qquad i = 1, 2.$ b) On a

$$p_i = P(X_i > n_i/2) = \begin{cases} P(X_i = 2) = p^2 & \text{si } i = 1, \\ P(X_i = 3) + P(X_i = 4) = p^3(4 - 3p) & \text{si } i = 2. \end{cases}$$

Solution 17. On a :

a)
$$\sum_{n=0}^{\infty} P(Y=n) = \exp^{-\lambda} \sum_{n=0}^{\infty} \frac{\lambda^n}{n!} = \exp^{-\lambda} \exp^{\lambda} = 1$$
b)
$$\sum_{n=r}^{\infty} P(Z=n) = p^r \sum_{n=r}^{\infty} \binom{n-1}{r-1} (p-1)^{n-r}$$

$$= p^r \sum_{n=0}^{\infty} \binom{n+r-1}{r-1} (1-p)^n$$

Solution 18. a) Pour $x \in [0,1]$, il existe des $a_n \in \{0,1\}$, $n \geq 1$ tels que $x = \sum_{n=1}^{\infty} a_n 2^{-n}$ (représentation en base 2 de x). On pose alors $U := \sum_{n=1}^{\infty} X_n 2^{-n}$ où les X_n , $n = 1, 2, \ldots$ sont des variables aléatoires Bernoulli.

 $= p^r \sum_{n=0}^{\infty} {n+r-1 \choose n} (1-p)^n = 1$

On montre d'abord que U est une variable continue. Notons que U prend ses valeurs dans l'intervalle [0,1] et soit F la fonction de répartition de U. Comme F(0)=0, F(1)=1 et que F est continue à droite sur tout \mathbb{R} (en tant que fonction de répartition), il reste à montrer que F est continue à gauche sur l'intervalle]0,1]. Soit pour ceci $x=\sum_{n=1}^{\infty}a_n2^{-n}\in]0,1]$. Il suffit d'observer que $P(X_n=a_n,n\geq 1)=\lim_{n\to\infty}2^{-n}=0$. En effet, puisque x a au plus deux développements base 2, on a F(x)-F(x-)=P(U=x)=0, autrement dit, $\lim_{y\to x}F(y)=F(x)$. Comme $x\in]0,1]$ est arbitraire, F est ainsi continue à gauche.

Montrons maintenant que U est uniformément distribuée sur]0,1[. Pour tout $n \in \mathcal{N}^*$ et pour tout entier $0 \le k < 2^n$, on note que $k2^{-n} \le x < (k+1)2^{-n}$ si et seulement si le développement de x commence par $(a_1,\ldots,a_n) \in \{0,1\}^n$, un certain n-tuple correspondant aux premiers termes de la représentation des réels de l'intervalle $[k2^{-n},(k+1)2^{-n}]$. Par conséquent, puisque F est continue, $P(k2^{-n} \le U < (k+1)2^{-n})$

 $1)2^{-n}$) = 2^{-n} . Comme n et k(n) sont quelconques, on a prouvé que U est une variable Unif(0,1).

Le problème de générer des nombres aléatoire suivant une loi uniforme se ramène donc à la génération d'une suite de "bits" aléatoires indépendants pouvant prendre chacun la valeur 0 ou 1 avec probabilité 1/2.

b) Maintenant, une variable aléatoire de loi donnée peut être simulée à partir de la distribution uniforme en utilisant la méthode de la fonction inverse. Introduisons pour ceci la définition suivante : pour une fonction de répartition F sur \mathbb{R} , l'inverse généralisé de F, noté F^{-1} , est la fonction définie par

$$F^{-1}(u) = \inf\{x : F(x) \ge u\}$$
 $(0 < u < 1)$.

On a alors le résultat suivant : si $U \sim \text{Unif}(0,1)$, alors $F^{-1}(U)$ a F pour loi de répartition. En effet, il s'agit de montrer que

$$P(F^{-1}(U) \le x) = F(x).$$

Nous allons montrer le résultat sous l'hypothèse que F est strictement croissante. Alors on a

$$P(F^{-1}(U) \le x) = P(F(F^{-1}(U)) \le F(x))$$
 (F est monotone croissante)
= $P(U \le F(x))$ (définition de la transformée inverse)
= $F(x)$ ($U \sim \text{Unif}(0,1)$). (1)

Lorsque l'on veut générer des nombres aléatoires selon une loi donnée de fonction de répartition F, on procède donc comme suit :

- Générer un nombre aléatoire u issu d'une loi Unif(0,1);
- Calculer $x = F^{-1}(u)$;
- Considérer x comme étant le nombre aléatoire issu de la distribution décrite par F.

En pratique, on recourt à l'informatique est les nombres simulés ne sont que "pseudo aléatoires". Cependant, on considère que l'on dispose d'un bon algorithme générateur si on ne parvient pas à distinguer la suite obtenue de nombres pseudo aléatoires d'une suite qui serait véritablement aléatoire.