

Exercice 6.

1. Loi de Y : l'univers-image est $Y(\Omega) = [[0, 2]]$ et :

$$\mathbb{P}(Y = 0) = \mathbb{P}(X = 0) \quad ; \quad \mathbb{P}(Y = 1) = \mathbb{P}(X = 1)$$

$$\mathbb{P}(Y = 2) = \mathbb{P}(X \geq 2) = \mathbb{P}(X = 2) + \mathbb{P}(X = 3)$$

On obtient la loi de Y :

k	0	1	2
$\mathbb{P}(Y = k)$	0,1	0,3	0,6

2. $E(Y) = 0,3 + 1,2 = 1,5$

La marge brute moyenne par jour est donc de : $E(Y) \times 50\text{€} = \boxed{75\text{€}}$.

3. Soit N le nombre de véhicule disponible chaque jour ; $N \hookrightarrow \mathcal{B}(2, \frac{4}{5})$:

k	0	1	2
$\mathbb{P}(N = k)$	$\frac{1}{25}$	$\frac{8}{25}$	$\frac{16}{25}$

Ainsi :

• $(Y = 0) = (X = 0) \cup (N = 0)$, donc :

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(Y = 0) &= \mathbb{P}(X = 0) + \mathbb{P}(N = 0) - \mathbb{P}((X = 0) \cap (N = 0)) \\ &= \mathbb{P}(X = 0) + \mathbb{P}(N = 0) - \mathbb{P}(X = 0) \times \mathbb{P}(N = 0) \quad \text{par indépendance} \\ &= \frac{1}{10} + \frac{1}{25} - \frac{1}{250} = \frac{34}{250} \end{aligned}$$

• $(Y = 1) = ((X \geq 1) \cap (N = 1)) \cup ((X = 1) \cap (N \geq 1))$, donc :

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(Y = 1) &= \mathbb{P}((X \geq 1) \cap (N = 1)) + \mathbb{P}((X = 1) \cap (N \geq 1)) - \mathbb{P}((X = 1) \cap (N = 1)) \\ &= \mathbb{P}(X \geq 1) \times \mathbb{P}(N = 1) + \mathbb{P}(X = 1) \times \mathbb{P}(N \geq 1) - \mathbb{P}(X = 1) \times \mathbb{P}(N = 1) \\ &= \frac{9}{10} \times \frac{8}{25} + \frac{3}{10} \times \frac{24}{25} - \frac{8}{25} \times \frac{3}{10} \\ &= \frac{120}{250} \end{aligned}$$

$$\text{Pour finir : } \mathbb{P}(Y = 2) = 1 - \mathbb{P}(Y \leq 2) = \frac{250 - 34 - 120}{250} = \frac{96}{250}$$

k	0	1	2
$\mathbb{P}(Y = k)$	$\frac{34}{250}$	$\frac{120}{250}$	$\frac{96}{250}$

Ainsi son espérance est :

$$E(Y) = \frac{1 \times 120 + 2 \times 96}{250} = \frac{312}{250}$$

En moyenne, la marge brute quotidienne est donc de $50E(Y) = \boxed{62,40\text{€}}$.

Exercice 7.

1) La V.A.R. X_n peut prendre deux valeurs : 1 et $1 + n$. Ainsi $Y_n = \frac{X_n}{n}$ peut aussi prendre deux valeurs $\frac{1}{n}$ et $1 + \frac{1}{n}$; $Y_n(\Omega) = \{\frac{1}{n}; 1 + \frac{1}{n}\}$. Ainsi la V.A.R. $Y_n - \frac{1}{n}$ prend pour valeurs 0 et 1 avec probabilités non nulles ; c'est donc une variable de Bernoulli. Calculons son paramètre : L'événement $(Y_n - \frac{1}{n} = 1)$ est l'événement : "le mélange de lait des n vaches est contaminé", soit "au moins une vache contaminée". Il est plus simple de calculer la probabilité de l'événement contraire : "aucune vache contaminée" dont la probabilité est $0,85^n$ (on suppose la contamination des vaches indépendantes, comme sous-entendu par l'énoncé puisque $p = 0,15$ pour chaque vache).

Ainsi :

$$\mathbb{P}\left(Y_n - \frac{1}{n} = 1\right) = 1 - 0,85^n$$

D'où la loi de Y_n :

y	$\frac{1}{n}$	$1 + \frac{1}{n}$
$\mathbb{P}(Y_n = y)$	$0,85^n$	$1 - 0,85^n$

Par linéarité de l'espérance : $E(Y_n) = E(Y_n - \frac{1}{n}) + \frac{1}{n} = 1 - 0,85^n + \frac{1}{n}$.

2.a) Soit $f(x) = ax + \ln x$ avec $a < 0$; f est dérivable et $f'(x) = a + \frac{1}{x}$; ainsi :

$$f'(x) > 0 \iff a + \frac{1}{x} > 0 \iff \frac{1}{x} > -a > 0 \iff x < -\frac{1}{a}$$

D'où le tableau de variation de f :

x	0	$-\frac{1}{a}$	$+\infty$
f	$-\infty$	$f(-\frac{1}{a})$	$-\infty$

En particulier $f(x)$ présente un maximum en $x = -\frac{1}{a}$ de valeur :

$$f\left(-\frac{1}{a}\right) = -1 - \ln\left(-\frac{1}{a}\right) = -1 - \ln(-a)$$

Lorsque $a = \ln 0,85$: $f\left(-\frac{1}{a}\right) \approx 0,817 > 0$ (avec la calculatrice).

2.b)

$$f(n_0) = \ln 0,85 \times n_0 + \ln n_0 > 0 \iff \frac{\ln n_0}{n_0} > -\ln 0,85 \approx 0,16$$

L'application $x \mapsto \frac{\ln x}{x}$ est croissante sur $]0, e]$ puis décroissante sur $[e; +\infty[$ puisque sa dérivée vaut $\frac{1 - \ln(x)}{x^2}$. À la calculatrice on trouve que l'entier n_0 vaut au plus 17.

2.c) On a

$$\begin{aligned} E(Y_n) < 1 &\iff 1 + \frac{1}{n} - 0,85^n < 1 \\ &\iff \frac{1}{n} < 0,85^n \\ &\iff \ln \frac{1}{n} < n \ln 0,85 \\ &\iff -\ln n < n \ln 0,85 \\ &\iff (\ln 0,85)n + \ln n > 0 \\ &\iff f(n) > 0 \end{aligned} \quad \text{avec } a = \ln 0,85$$

La deuxième méthode est plus intéressante que la première si en moyenne on effectue moins de n analyses, c'est à dire si $E(X_n) < n \iff E(Y_n) < 1$; c'est le cas lorsque $f(n) > 0$ ainsi d'après 2.b pour des troupeaux d'au plus 17 vaches; au-delà la première méthode sera préférable.

Exercice 8.

Soient les événements :

B_k : "la k -ième boule tirée est blanche"

R_k : la k -ième boule tirée est rouge.

1) Loi de X_1 : $X_1 \hookrightarrow \mathcal{B}(1/2) = \mathcal{U}([0, 1])$.

2) Loi de X_2 : $X_2(\Omega) = \{0, 1, 2\}$.

$$\mathbb{P}(X_2 = 0) = \mathbb{P}(R_1 \cap R_2) = \mathbb{P}(R_1) \times \mathbb{P}_{R_1}(R_2) = \frac{1}{2} \times \frac{2}{3} = \frac{1}{3}$$

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X_2 = 1) &= \mathbb{P}((R_1 \cap B_2) \cup (B_1 \cap R_2)) \\ &\stackrel{\text{incomp.}}{=} \mathbb{P}(R_1 \cap B_2) + \mathbb{P}(B_1 \cap R_2) \\ &= \mathbb{P}(R_1) \times \mathbb{P}_{R_1}(B_2) + \mathbb{P}(B_1) \times \mathbb{P}_{B_1}(R_2) = \frac{1}{2} \times \frac{1}{3} + \frac{1}{2} \times \frac{1}{3} = \frac{1}{3} \end{aligned}$$

$$\mathbb{P}(X_2 = 2) = \mathbb{P}(B_1 \cap B_2) = \mathbb{P}(B_1) \times \mathbb{P}_{B_1}(B_2) = \frac{1}{2} \times \frac{2}{3} = \frac{1}{3}$$

Ainsi $X_2 \hookrightarrow \mathcal{U}([0, 2])$.

3) ON conjecture d'après ce qui précède $X_n \hookrightarrow \mathcal{U}([0, n])$; montrons-le par récurrence sur $n \in \mathbb{N}^*$. L'initialisation découle de 1). Montrons l'hérédité.

Supposons que $X_n \hookrightarrow \mathcal{U}([0, n])$; déterminons la loi de X_{n+1} . Son univers image est clairement $X_{n+1}(\Omega) = [0, n+1]$; soit $k \in [0, n+1]$, calculons $\mathbb{P}(X_{n+1} = k)$ à l'aide de la formule des probabilités totales pour le système complet d'événements $(X_n = j)_{j \in [0, n]}$:

$$P(X_{n+1} = k) = \sum_{j=0}^n \mathbb{P}((X_{n+1} = k) \cap (X_n = j))$$

Or les événements $(X_{n+1} = k) \cap (X_n = j)$ peuvent être décrits par :

$$(X_{n+1} = k) \cap (X_n = j) = \begin{cases} R_{n+1} \cap (X_n = k) & \text{si } j = k \\ B_{n+1} \cap (X_n = k-1) & \text{si } j = k-1 \\ \emptyset & \text{sinon} \end{cases}$$

Ainsi :

Si $k = 0$:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X_{n+1} = 0) &= \mathbb{P}(R_{n+1} \cap (X_n = 0)) \\ &= \mathbb{P}(X_n = 0) \times \mathbb{P}_{(X_n=0)}(R_{n+1}) \\ &\stackrel{(HR)}{=} \frac{1}{n+1} \times \frac{n+1}{n+2} \\ &= \frac{1}{n+2} \end{aligned}$$

puisque sachant $(X_n = 0)$, au $(n+1)$ -ème tir l'urne contient $n+1$ boules rouges et 1 boule blanche, soit $n+2$ boules.

Si $k > 0$:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X_{n+1} = k) &= \mathbb{P}(R_{n+1} \cap (X_n = k)) + \mathbb{P}(B_{n+1} \cap (X_n = k - 1)) \\ &= \mathbb{P}(X_n = k) \times \mathbb{P}_{(X_n=k)}(R_{n+1}) + \mathbb{P}(X_n = k - 1) \times \mathbb{P}_{(X_n=k-1)}(B_{n+1}) \\ &\stackrel{(HR)}{=} \frac{1}{n+1} \times \frac{n-k+1}{n+2} + \frac{1}{n+1} \times \frac{k}{n+2} \\ &= \frac{n+1}{(n+1)(n+2)} \\ &= \frac{1}{n+2} \end{aligned}$$

puisque :

sachant $(X_n = k)$, au $(n+1)$ -ème tir l'urne contient $n-k+1$ boules rouges et $k+1$ boules blanches, soit $n+2$ boules. (On a rajouté k blanches et $n-k$ rouges).

sachant $(X_n = k-1)$, au $(n+1)$ -ème tir l'urne contient $n-k+2$ boules rouges et k boules blanches, soit $n+2$ boules. (On a rajouté $k-1$ blanches et $n-k+1$ rouges).

Ainsi $\forall k \in [[0, n+1]]$, $\mathbb{P}(X_{n+1} = k) = \frac{1}{n+2}$. On a bien $X_{n+1} \hookrightarrow \mathcal{U}([0, n+1])$.

L'assertion reste donc vraie au rang $n+1$, ce qui conclut la récurrence, et prouve notre conjecture.

Exercice 9.

1) X_1 suit la loi de Bernoulli $\mathcal{B}(p_1)$.

$X_2(\Omega) = \{0, 1\}$. D'après la formule des probabilités totales avec le sce $(X_1 = 0)$, $(X_1 = 1)$:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X_2 = 1) &= \mathbb{P}(X_1 = 0) \times \mathbb{P}(X_2 = 1/X_1 = 0) + \mathbb{P}(X_1 = 1) \times \mathbb{P}(X_2 = 1/X_1 = 1) \\ &= (1-p_1) \times \frac{a}{2a+1} + p_1 \times \frac{a+1}{2a+1} \\ &= \frac{a+p_1}{2a+1} \end{aligned}$$

car :

lorsque $(X_1 = 0)$ est réalisé, l'urne 2 contient a blanches et $a+1$ noires, lorsque $(X_1 = 1)$ est réalisé, l'urne 2 contient $a+1$ blanches et a noires.

Ainsi $X_2 \hookrightarrow \mathcal{B}\left(\frac{a+p_1}{2a+1}\right)$. En particulier :

$$\begin{aligned} E(X_1) &= p_1 \quad ; \quad V(X_1) = p_1(1-p_1) \\ E(X_2) &= \frac{a+p_1}{2a+1} \quad ; \quad V(X_2) = \frac{a+p_1}{2a+1} \times \frac{a+1-p_1}{2a+1} \end{aligned}$$

2) X_1 et X_2 suivant toutes deux des lois de Bernoulli, elles suivent la même loi si et seulement si les lois ont même paramètre :

$$p_1 = \frac{a+p_1}{2a+1} \iff p_1 = \frac{1}{2}.$$

3) Pour cette valeur :

$$\mathbb{P}(X_2 = 1) = \frac{1+p_1}{2}$$

$$\mathbb{P}(X_2 = 1/X_1 = 0) = \frac{1}{4} \neq \mathbb{P}(X_2 = 1) > \frac{1}{2}$$

donc X_1 et X_2 ne sont pas indépendantes.

4) Exprimons p_{k+1} et q_{k+1} en fonction de p_k, q_k . En appliquant la FPT avec le SCE $(X_k = 0)$ et $(X_k = 1)$:

$$\begin{aligned} p_{k+1} &= \mathbb{P}(X_{k+1} = 1) = \mathbb{P}(X_{k+1} = 1/X_k = 0) \times \mathbb{P}(X_k = 0) + \mathbb{P}(X_{k+1} = 1/X_k = 1) \times \mathbb{P}(X_k = 1) \\ &= \frac{a}{2a+1} \times q_k + \frac{a+1}{2a+1} \times p_k \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} q_{k+1} &= \mathbb{P}(X_{k+1} = 0) = \mathbb{P}(X_{k+1} = 0/X_k = 0) \times \mathbb{P}(X_k = 0) + \mathbb{P}(X_{k+1} = 0/X_k = 1) \times \mathbb{P}(X_k = 1) \\ &= \frac{a+1}{2a+1} \times q_k + \frac{a}{2a+1} \times p_k \end{aligned}$$

Ainsi matriciellement :

$$\begin{pmatrix} p_{k+1} \\ q_{k+1} \end{pmatrix} = \frac{1}{2a+1} \begin{pmatrix} a+1 & a \\ a & a+1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} p_k \\ q_k \end{pmatrix}$$

et

$$M = \frac{1}{2a+1} \left(\begin{pmatrix} a & a \\ a & a \end{pmatrix} + I_2 \right)$$

5) En notant $P = \begin{pmatrix} a & a \\ a & a \end{pmatrix} = a \times \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$ on obtient facilement :

$$P^n = \begin{cases} I_2 & \text{si } n = 0 \\ a^n \times 2^{n-1} \times \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} & \text{si } n > 0 \end{cases}$$

que l'on peut établir par récurrence (l'initialisation est claire) :

(H)

$$P^{n+1} \stackrel{HR}{=} a \times \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \times a^n \times 2^{n-1} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} = a^{n+1} \times 2^{n-1} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}^2 = a^{n+1} \times 2^n \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$$

Puisque P et I commutent, on peut appliquer la formule du binôme

$$\begin{aligned} M^n &= \left(\frac{1}{2a+1} \right)^n \times (P + I_2)^n \\ &= \left(\frac{1}{2a+1} \right)^n \times \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} P^k \times I_2^{n-k} \\ &= \left(\frac{1}{2a+1} \right)^n \times \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} P^k \\ &= \left(\frac{1}{2a+1} \right)^n \times \left(I_2 + \sum_{k=1}^n \binom{n}{k} \frac{(2a)^k}{2} \times \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \right) \\ &= \left(\frac{1}{2a+1} \right)^n \times \left(I_2 + \begin{pmatrix} a_n & a_n \\ a_n & a_n \end{pmatrix} \right) \end{aligned}$$

avec :

$$\begin{aligned} a_n &= \sum_{k=1}^n \binom{n}{k} \frac{(2a)^k}{2} \\ &= \frac{1}{2} \times \left(\sum_{k=0}^n \binom{n}{k} (2a)^k - 1 \right) \\ &= \frac{1}{2} \times ((1+2a)^n - 1) \end{aligned}$$

Donc :

$$\begin{aligned} M^n &= \frac{1}{(2a+1)^n} I_2 + \frac{1}{2} \times \frac{1}{(2a+1)^n} \times \begin{pmatrix} (1+2a)^n - 1 & (1+2a)^n - 1 \\ (1+2a)^n - 1 & (1+2a)^n - 1 \end{pmatrix} \\ &= \frac{1}{(2a+1)^n} I_2 + \frac{1}{2} \times \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} - \frac{1}{2(2a+1)^n} \times \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \\ &= \frac{1}{2} \times \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} + \frac{1}{(2a+1)^n} \times \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} - \frac{1}{(2a+1)^n} \times \begin{pmatrix} 1/2 & 1/2 \\ 1/2 & 1/2 \end{pmatrix} \\ &= \frac{1}{2} \times \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} + \frac{1}{2(2a+1)^n} \times \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \\ &= \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 + \frac{1}{(2a+1)^n} & 1 - \frac{1}{(2a+1)^n} \\ 1 - \frac{1}{(2a+1)^n} & 1 + \frac{1}{(2a+1)^n} \end{pmatrix} \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \begin{pmatrix} 1/2 & 1/2 \\ 1/2 & 1/2 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

6) Puisque

$$\begin{pmatrix} p_n \\ q_n \end{pmatrix} = M^{n-1} \times \begin{pmatrix} p_1 \\ q_1 \end{pmatrix}$$

on en déduit la loi de X_n : $X_n(\Omega) = [[0, 1]]$ et :

$$\mathbb{P}(X_n = 1) = p_n = \frac{p_1 + q_1}{2} + \frac{p_1 - q_1}{2(2a+1)^{n-1}} = \frac{1}{2} + \frac{p_1 - q_1}{2(2a+1)^{n-1}}$$

$$\mathbb{P}(X_n = 0) = q_n = \frac{p_1 + q_1}{2} + \frac{q_1 - p_1}{2(2a+1)^{n-1}} = \frac{1}{2} + \frac{q_1 - p_1}{2(2a+1)^{n-1}}$$

et les limites

$$\lim p_n = \frac{p_1}{2} + \frac{q_1}{2} = \frac{1}{2}$$

$$\lim q_n = \frac{p_1}{2} + \frac{q_1}{2} = \frac{1}{2}$$

Ainsi X_n tend vers la loi de Bernoulli uniforme.

Exercice 10.

1a) X suit la loi binomiale $\mathcal{B}(n, p)$ vu qu'on est en présence d'un schéma de Bernoulli.

Ainsi :

$$E(X) = np \quad ; \quad V(X) = npq$$

2a) $Z(\Omega) = [[0, n]]$.

2b) Avec la formule de conditionnement :

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(Z = 0) &= \mathbb{P}((X = 0) \cap (Y = 0)) = P(X = 0) \times \mathbb{P}(Y = 0/X = 0) \\ &= \binom{n}{0} p^0 q^n \times q^n \\ &= \boxed{q^{2n}} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(Z = 1) &= \mathbb{P}(((X = 1) \cap (Y = 0)) \cup ((X = 0) \cap (Y = 1))) \\ &= \mathbb{P}((X = 1) \cap (Y = 0)) + \mathbb{P}((X = 0) \cap (Y = 1)) \quad (\text{incompatibilité}) \\ &= P(X = 1) \times \mathbb{P}(Y = 0/X = 1) \\ &\quad + P(X = 0) \times \mathbb{P}(Y = 1/X = 0) \end{aligned}$$

Or $Y/(X = 0) \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p)$; $Y/(X = 1) \hookrightarrow \mathcal{B}(n - 1, p)$

$$\begin{aligned} &= \binom{n}{1} p^1 q^{n-1} \times \binom{n-1}{0} p^0 q^{n-1} + \binom{n}{0} p^0 q^n \times \binom{n}{1} p q^{n-1} \\ &= npq^{2n-2} + npq^{2n-1} \\ &= \boxed{npq^{2n-2}(1+q)} \end{aligned}$$

2c) On remarque que pour tout $i \in [[0, n]]$ $Y/(X = i)$ suit la loi binomiale $\mathcal{B}(n - i, p)$, puisqu'on est encore en présence d'une schéma de Bernoulli (mais répété $n - i$ fois pour les personnes qu'on n'a pas réussi à joindre au premier appel). Ainsi

$$\forall i \in [[0, n]], \forall j \in [[0, n - i]], \mathbb{P}((Y = j)/(X = i)) = \binom{n-i}{j} p^j q^{n-i-j}$$

2.d) Soit $k \in [[0, n]]$; d'après la loi de la somme :

$$\mathbb{P}(Z = k) = \mathbb{P}(X+Y = k) = \sum_{\substack{i+j=k \\ (i,j) \in [[0,n]]^2}} \mathbb{P}((X = i) \cap (Y = j)) = \sum_{i=0}^k \mathbb{P}((X = i) \cap (Y = k-i)).$$

2e) Soit $k \in [[0, n]]$;

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(Z = k) &= \sum_{i=0}^k \mathbb{P}((X = i) \cap (Y = k - i)) \\ &= \sum_{i=0}^k \mathbb{P}(X = i) \times \mathbb{P}((Y = k - i)/(X = i)) \\ &= \sum_{i=0}^k \binom{n}{i} p^i q^{n-i} \times \binom{n-i}{k-i} p^{k-i} q^{n-i-(k-i)} \\ &= \sum_{i=0}^k \binom{n}{i} \binom{n-i}{k-i} p^k q^{2n-i-k} \\ &= \sum_{i=0}^k \binom{n}{k} \binom{k}{i} p^k q^{2n-i-k} \end{aligned}$$

en effet :

$$\begin{aligned} \binom{n}{i} \binom{n-i}{k-i} &= \frac{n!}{i!(n-i)!} \times \frac{(n-i)!}{(k-i)!(n-k)!} \\ &= \frac{n!}{i!} \times \frac{1}{(k-i)!(n-k)!} \\ &= \frac{n!}{k!(n-k)!} \times \frac{k!}{i!(k-i)!} \\ &= \binom{n}{k} \binom{k}{i} \end{aligned}$$

Ainsi en appliquant la formule du binôme :

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(Z = k) &= \binom{n}{k} p^k q^{2n-2k} \sum_{k=0}^k \binom{k}{i} q^{k-i} \\ &= \binom{n}{k} p^k q^{2n-2k} \times (1+q)^k \quad \text{avec la formule du binôme} \\ &= \binom{n}{k} \times (p(1+q))^k (q^2)^{n-k} \end{aligned}$$

Or $1 - p(1+q) = 1 - p - pq = q - pq = q(1-p) = q^2$. Donc $Z \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p(1+q))$.

Remarquons qu'on aurait pu l'obtenir directement : on a le schéma de Bernoulli, consistant pour chacune des n personnes à : l'appeler, et la rappeler si on ne l'a pas eu au premier appel.

Pour chaque personne, la probabilité de la joindre est alors : $p + qp$ (obtenu au premier appel ou raté puis obtenu au deuxième). On répète n fois de manière indépendantes l'expérience consistant à tenter de joindre une personne en au plus 2 appels, et on compte les réussites.

Donc $Z \hookrightarrow \mathcal{B}(n, p + qp)$.