

## DM 2 - sujet A

THÈME : RÉVISIONS PROBABILITÉ

### Exercice A

Développement en série entière de  $1/(1-x)^p$

L'objectif de la suite est d'établir l'égalité suivante

$$\forall k \in \mathbb{N}, \quad \forall x \in ]-1; 1[, \quad \sum_{n=k}^{+\infty} \binom{n}{k} x^{n-k} = \frac{1}{(1-x)^{k+1}} \quad (\star).$$

1. À l'aide du cours, justifier cette formule pour  $k \in \{0; 1; 2\}$ .

#### Preuve 1 du cas général

Pour  $x \in ]-1, 1[$ ,  $n$  et  $k$  des entiers avec  $0 \leq k \leq n$ . On pose :  $u_{n,k}(x) = \binom{n}{k} x^{n-k}$ .

De plus, pour  $N$  entier avec  $N \geq k$ , on pose  $S_{N,k}(x) = \sum_{n=k}^N u_{n,k}(x)$ .

2. Montrer, pour tous  $k$  et  $N$  entiers avec  $N \geq k \geq 1$ , que :

$$(1-x)S_{N,k}(x) = S_{N-1,k-1}(x) - \binom{N}{k} x^{N+1-k}$$

3. En déduire que la série  $\sum_{n \geq k} u_{n,k}(x)$  converge pour  $k \in \mathbb{N}$  et l'égalité  $(\star)$ .

#### • Preuve via la loi binomiale négative

Soit  $p \in ]0; 1[$ .

On effectue des lancers d'une pièce donnant "Pile" avec la probabilité  $p$  et donnant "face" avec la probabilité  $q = 1 - p$ , les différents lancers étant supposés indépendants.

Pour tout entier naturel  $k$  non nul, on note  $P_k$  (resp.  $F_k$ ) l'événement : "la pièce donne "pile" (resp. "face") au  $k$ -ième lancer", on note également  $S_k$ , la variable aléatoire donnant le rang du  $k$ -ième pile.

4. Reconnaître la loi de  $S_1$ . Préciser son espérance.

5. Soit  $k \in \mathbb{N} \setminus \{0; 1\}$ . Pour tout entier  $n$  supérieur ou égal à  $k$ , on note  $X_{n-1}$  la variable aléatoire égale au nombre de « piles » obtenus lors des  $n-1$  premiers lancers.

a) Donner la loi de  $X_{n-1}$ .

b) Préciser  $S_k(\Omega)$  puis écrire l'événement  $\{S_k = n\}$  à l'aide de la variable  $X_{n-1}$ .

c) En déduire que la loi de  $S_k$  est donnée par :

$$\forall n \geq k, \quad \mathbf{P}(S_k = n) = \binom{n-1}{k-1} p^k q^{n-k}.$$

6. En déduire la relation  $(\star)$  pour tout  $x \in ]0; 1[$ .

### Exercice B

Application des fonctions génératrices

On effectue une succession infinie de lancers d'une pièce équilibrée. À chaque lancer, à partir du deuxième, si le côté obtenu est différent du côté obtenu au lancer précédent, on gagne 1€. Pour tout  $n \geq 2$ , on définit la variable aléatoire  $X_n$  égale au gain total à l'issue des  $n$  premiers lancers.

- **Simulation Python**

7. Écrire un programme python qui prend en argument  $n$  et simule  $X_n$ .
8. En déduire un programme qui prend en argument  $n$  et donne une approximation de l'espérance de  $X_n$ .  
*On rappelle que la loi des grands nombres justifie l'on peut approximer l'espérance en prenant la moyenne arithmétique d'un grand nombre de simulations de la variable aléatoire.*

- **Approche théorique**

9. Déterminer les lois de  $X_2$  et de  $X_3$ , puis calculer leurs espérances.
10. Soit  $n \geq 2$ . Justifier que  $X_n$  prend ses valeurs dans  $\llbracket 0; n-1 \rrbracket$ . Calculer  $\mathbf{P}(X_n = 0)$  et  $\mathbf{P}(X_n = n-1)$ .
11. Pour tout  $n \geq 2$  et tout  $k \in \llbracket 0; n \rrbracket$ , montrer :

$$\mathbf{P}(X_{n+1} = k) = \frac{1}{2}\mathbf{P}(X_n = k) + \frac{1}{2}\mathbf{P}(X_n = k-1).$$

12. Pour tout entier  $n \geq 2$ , on définit la fonction  $G_n$  par :

$$\forall s \in \mathbb{R}, \quad G_n(s) = \sum_{k=0}^{n-1} \mathbf{P}(X_n = k) s^k.$$

Préciser  $G_n(1)$  et rappeler le lien entre  $G'_n(1)$  et  $\mathbf{E}(X_n)$ , puis entre  $\mathbf{V}(X_n)$  et  $G_n$ .

13. Montrer, pour tout entier  $n \geq 2$  et tout  $s \in \mathbb{R}$  :

$$G_{n+1}(s) = \frac{1+s}{2} G_n(s).$$

14. En déduire une expression de  $G_n(s)$  en fonction de  $n$  et de  $s$ .
15. Conclure en donnant l'espérance et la variance de  $X_n$ .

– FIN –

## DM 2 - sujet \*

THÈME : RÉVISIONS PROBABILITÉ

### Problème

Matrices aléatoires constituées de 0 et 1

Le sujet est composé de deux parties indépendantes.

On dit qu'une suite de matrice  $(A_k)_k$  de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  converge vers une matrice  $L$  si pour tout couple d'indices  $(i, j) \in \llbracket 1; n \rrbracket^2$ , la suite des coefficients d'indice  $(i, j)$ , notée  $([A_k]_{i,j})_k$  converge vers  $[L]_{i,j}$ .

#### Partie A : Cas particuliers sur des matrices de Bernoulli

Soient  $X_1, X_2, \dots, X_n$ ,  $n$  variables aléatoires mutuellement indépendantes toutes de loi de Bernoulli  $\mathcal{B}(p)$ . On définit la matrice aléatoire  $M = (M_{i,j}) \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  par

$$\forall i, j \in \llbracket 1, n \rrbracket, \quad M_{i,j} = X_i X_j.$$

1. Reconnaître les lois de  $\text{rg}(M)$  et  $\text{Tr}(M)$ .
2. a) Si  $M$  est la matrice d'un projecteur, comparer  $\text{Tr}(M)$  et  $\text{rg}(M)$ .  
b) Quelle est la probabilité que  $M$  soit la matrice d'un projecteur?
3. On pose  $S = \sum_{i=1}^n X_i$ . Exprimer  $M^k$  en fonction de  $S$  et  $M$ .
4. Quelle est la probabilité pour que la suite de matrices  $(M^k)_{k \in \mathbb{N}}$  soit convergente? Montrer que, dans ce cas, la limite est une matrice de projection.
5. Quelle est la probabilité que  $M$  admette deux valeurs propres distinctes?

#### Partie B : Génération par remplissage aléatoire

Soient  $p \in ]0, 1[$  et  $q = 1 - p$ . On part de la matrice nulle de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ , notée  $M_0$ . Pour tout  $k \in \mathbb{N}$ , on construit la matrice  $M_{k+1}$  à partir de la matrice  $M_k$  de la manière suivante :

- on parcourt en une vague la matrice et chaque coefficient nul est changé en 1 avec la probabilité  $p$ ;
  - chaque action sur un coefficient est indépendante de ce qui se passe sur les autres et des vagues précédentes.
- Les  $M_k$  sont donc des variables aléatoires à valeurs dans  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  et l'on considère qu'elles sont définies sur un espace probabilisé commun  $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbf{P})$ . Voici un exemple de réalisation de cette évolution pour  $n = 2$  :

$$M_0 = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \rightarrow M_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \rightarrow M_2 = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \rightarrow M_3 = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \rightarrow M_4 = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \rightarrow M_5 = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}.$$

Pour  $k \geq 1$ , le nombre de modifications réalisées lors de la  $k$ -ième vague est noté  $N_k$ . Dans l'exemple ci-dessus :

$$N_1 = 2, \quad N_2 = 0, \quad N_3 = 1, \quad N_4 = 1, \quad N_5 = 0.$$

On s'intéresse au plus petit indice  $k$  pour lequel la matrice  $M_k$  ne comporte que des 1; on dit alors qu'elle est totalement remplie. Dans l'exemple précédent, ce premier indice vaut 4.

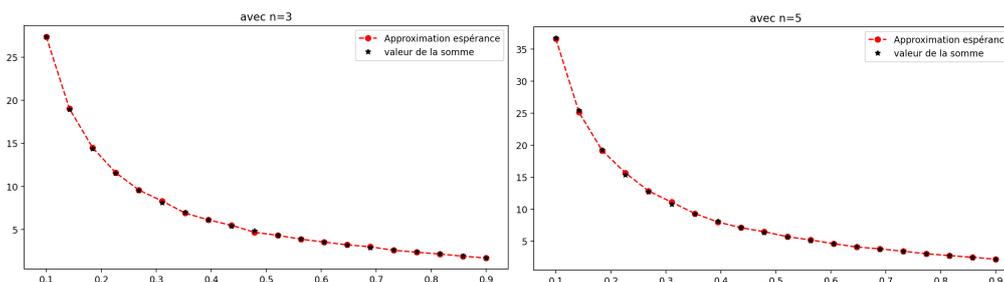
#### • Simulation avec python

6. a) Comment, en utilisant uniquement la commande `rd.random()`, simuler une variable aléatoire suivant une loi de Bernoulli de paramètre  $p$ ?

- b) Écrire une fonction étape d'arguments une matrice M constituée de 0 et 1, et un réel  $p \in ]0; 1[$  et renvoie une matrice M suivant le principe précédemment.
- c) Écrire une fonction test qui prend en argument une matrice M et teste si elle est constituée uniquement de « 1 ».
7. En déduire une fonction d'entête Simulation( $n, p$ ) qui renvoie le plus petit entier  $k$  tel que la matrice  $M_k$  soit totalement remplie à partir d'un remplissage aléatoire de la matrice nulle d'ordre  $n$ .
8. Donner un programme qui prend en argument ( $n, p$ ) et donne une approximation de l'espérance.  
On rappelle que la loi des grands nombres justifie l'on peut approximer l'espérance en prenant la moyenne arithmétique d'un grand nombre de simulations de la variable aléatoire.
9. Écrire un programme somme qui prend en arguments  $m, p$  et renvoie la somme  $\sum_{i=1}^m \binom{m}{i} (-1)^{i+1} \frac{1}{1-q^i}$ .  
On pourra utiliser la commande `sp.binom(i, j)` de la bibliothèque `scipy.special` pour le coefficient  $\binom{i}{j}$ .
10. Que peut-on conjecturer à l'aide du code et des résultats suivants?

Editeur

```
p=np.linspace(0.1,0.9,20)
E=np.zeros(20)
S=np.zeros(20)
for i in range(20):
    E[i]=approx(n,p[i])
    S[i]=somme(n**2,1-p[i])
plt.plot(p,E,'r--o',label='Approximation espérance')
plt.plot(p,S,'k*',label='valeur de la somme')
plt.legend()
plt.show()
```



On obtient des résultats similaires pour d'autres valeurs de  $n$ .

- **Approche théorique**
11. Donner la loi de  $N_1$ , puis expliciter pour tout  $k \in \llbracket 0; n \rrbracket$ ,  $\mathbf{P}_{[N_1=k]}(N_2 = i)$  pour  $i$  dans un ensemble à préciser.
12. Soient  $i, j \in \llbracket 1; n \rrbracket$ . Le plus petit entier  $k \geq 1$  tel que le coefficient ligne  $i$ , colonne  $j$  de  $M_k$  vaut 1 est noté  $T_{i,j}$ . Dans l'exemple de l'introduction :  $T_{1,1} = 1$  et  $T_{1,2} = 3$ .
- Donner la loi de  $T_{i,j}$ .
  - Préciser pour  $k \in \mathbb{N}^*$  la valeur de  $\mathbf{P}(T_{i,j} \geq k)$ .
13. Soient  $r \in \mathbb{N}^*$  et  $S_r = N_1 + \dots + N_r$ .
- Que représente  $S_r$  ?
  - À l'aide de la question précédente, justifier que  $S_r$  suit une loi binomiale  $\mathcal{B}(n^2, 1 - q^r)$ .
14. On note  $N$  le plus petit indice  $k$  pour lequel la matrice  $M_k$  est totalement remplie.  
On admet que  $N$  est une variable aléatoire à valeurs presque sûrement dans  $\mathbb{N}^*$ .
- Justifier que si la série  $\sum \mathbf{P}(N \geq k)$  est convergente,  $N$  admet une espérance et  $\mathbf{E}(N) = \sum_{k=1}^{+\infty} \mathbf{P}(N \geq k)$ .
  - En déduire que

$$\mathbf{E}(N) = \sum_{k=1}^{+\infty} 1 - (1 - q^{k-1})^{n^2}.$$

Que dire de la conjecture de la question 10?

– FIN –

DM 2 - éléments de solution

Sujet A

Exercice A

1. D'après les résultats sur les séries géométriques dérivées, on a pour tout  $x \in ]-1; 1[$

$$\sum_{n=0}^{+\infty} x^n = \frac{1}{1-x}, \quad \sum_{n=1}^{+\infty} nx^{n-1} = \frac{1}{(1-x)^2}$$

et 
$$\sum_{n=2}^{+\infty} n(n-1)x^{n-2} = \frac{2}{(1-x)^3}.$$

Comme pour tout  $n \in \mathbb{N}$

$$\binom{n}{0} = 1, \binom{n}{1} = n \quad \text{et} \quad \binom{n}{2} = \frac{n(n-1)}{2}$$

on a bien

$$\sum_{n=0}^{+\infty} \binom{n}{0} x^n = \frac{1}{(1-x)^{0+1}}, \quad \sum_{n=1}^{+\infty} \binom{n}{1} x^{n-1} = \frac{1}{(1-x)^{1+1}}$$

et 
$$\sum_{n=2}^{+\infty} \binom{n}{2} x^{n-2} = \frac{1}{(1-x)^{2+1}}.$$

2. Soient  $k, N \in \mathbb{N}$  avec  $N \geq k \geq 1$ .

$$(1-x)S_{N,k}(x) = \sum_{n=k}^N \binom{n}{k} (x^{n-k} - x^{n+1-k})$$

$$= \sum_{n=k}^N \binom{n}{k} x^{n-k} - \sum_{n=k}^N \binom{n}{k} x^{n+1-k}$$

changement d'indice  $p = n + 1$  dans la seconde somme

$$= \sum_{n=k}^N \binom{n}{k} x^{n-k} - \sum_{p=k+1}^{N+1} \binom{p-1}{k} x^{p-k}$$

le coefficient  $\binom{p-1}{k}$  est nul

$$= \sum_{n=k}^N \binom{n}{k} x^{n-k} - \sum_{p=k}^{N+1} \binom{p-1}{k} x^{p-k}$$

$$= \sum_{n=k}^N \left( \binom{n}{k} - \binom{n-1}{k} \right) x^{n-k} - \binom{N}{k} x^{N+1-k}$$

formule du triangle de Pascal

$$= \sum_{n=k}^N \binom{n-1}{k-1} x^{(n-1)-(k-1)} - \binom{N}{k} x^{N+1-k}$$

changement d'indice  $p = n - 1$

$$= S_{N-1,k-1} - \binom{N}{k} x^{N+1-k}.$$

3. Prouvons par récurrence que la propriété

$$\mathcal{P}(k) : \begin{cases} \text{La série } \sum u_{n,k} \text{ converge} \\ \text{et } \sum_{n=k}^{+\infty} u_{n,k} = (1-x)^{-k-1} \end{cases}$$

est vraie pour tout  $k \in \mathbb{N}$ .

→ *Initialisation.*  $\mathcal{P}(0)$  a été établie à la question 1.

→ *Hérédité.* Soit  $k \in \mathbb{N}^*$ . Supposons  $\mathcal{P}(k-1)$  vraie. On sait donc que  $\sum u_{n,k-1}$  est convergente et

$$\forall x \in ]-1; 1[, \quad S_{N-1,k-1}(x) \xrightarrow{N \rightarrow +\infty} \frac{1}{(1-x)^k}.$$

De plus, par les croissances comparées.

$$\binom{N}{k} x^{N+1-k} - \frac{N!}{k!(N-k)!} x^{N+1-k} \underset{N \rightarrow +\infty}{\sim} N^k x^{N+1-k} \xrightarrow{N \rightarrow +\infty} 0.$$

D'où par passage à la limite dans l'égalité de la question 2, la convergence de  $(S_{N,k}(x))_N$  avec

$$(1-x)S_{N,k}(x) \xrightarrow{N \rightarrow +\infty} \frac{1}{(1-x)^k}.$$

D'où la convergence de la série  $\sum u_{n,k}$  et l'égalité

$$\sum_{n=k}^{+\infty} u_{n,k} = \lim_{N \rightarrow +\infty} S_{N,k} = \frac{1}{(1-x)^{k+1}}.$$

La propriété  $\mathcal{P}(k)$  est prouvée.

→ *Conclusion.* Pour tout  $k \in \mathbb{N}$ ,  $\mathcal{P}(k)$  est vraie.

4. La variable  $S_1$  renvoie le rang du 1<sup>er</sup> succès (« avoir un pile ») dans une infinité d'expériences de Bernoulli mutuellement indépendantes. Donc  $S_1$  suit une loi géométrique de paramètre  $p$  (la probabilité d'un succès). On sait alors que

$$\mathbf{E}(S_1) = \frac{1}{p}.$$

5.a) La variables  $X_{n-1}$  compte le nombre de succès (avoir un pile) dans  $n - 1$  répétitions d'expériences de Bernoulli mutuellement indépendantes, on sait alors que

$$X_{n-1} \hookrightarrow \mathcal{B}(n-1, p).$$

5.b) Il faut au moins  $k$  lancers pour obtenir  $k$  « piles » donc

$$S_k(\Omega) \subset \{n \in \mathbb{N}, n \geq k\}.$$

De plus, pour tout  $n \geq k$ , il est possible d'obtenir  $n - k$  « faces » suivis de  $k$  "piles" : l'événement  $[S_k = n]$  est possible et

$$S_k(\Omega) \supset \{n \in \mathbb{N}, n \geq k\}.$$

D'où l'égalité

$$S_k(\Omega) = \{n \in \mathbb{N}, n \geq k\}.$$

L'événement  $[S_k = n]$  est réalisé si et seulement si le  $n^{\text{ème}}$  lancer est un "pile" et qu'il y a eu exactement  $k-1$  « piles » lors des  $n-1$  premiers lancers. Donc

$$[S_k = n] = [X_{n-1} = k-1] \cap P_n.$$

5.c) Puisque  $X_{n-1}$  ne dépend que des  $n-1$  premiers lancers, les événements  $[S_{n-1} = k-1]$  et  $P_n$  sont indépendants. Ainsi pour tout  $n \geq k$

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(S_k = n) &= \mathbf{P}(X_{n-1} = k-1) \mathbf{P}(P_n) \\ &= \binom{n-1}{k-1} p^{k-1} q^{n-k} p = \binom{n-1}{k-1} p^k q^{n-k}. \end{aligned}$$

6. Comme  $([S_n = k])_{k \in \mathbb{N}, k \geq n}$  est un système complet d'événements, on a *en particulier* la convergence de la série et l'égalité sur la somme

$$\sum_{k=n}^{+\infty} \mathbf{P}(S_n = k) = 1.$$

Obtient pour tout  $x \in [0; 1]$ , en prenant  $p = 1-x$ ,  $q = x$

$$\sum_{k=n}^{+\infty} \binom{n-1}{k-1} (1-x)^k x^{n-k} = 1.$$

La formule s'en déduit à l'aide des changement d'indice  $k \leftarrow k-1$ ,  $n \leftarrow n-1$ .

### Exercice B

👁 Pour une version similaire et plus complète à cet exercice, on pourra consulter le sujet Ecrimage ECS 2006.

7. Pour simuler un tirage pile/face, on peut écrire :

```
def simuTirage(p):
    if rd.random() < p:
        return 1 # pour pile
    return 0 # pour face
```

ou simplement

```
rd.random() < p:
```

si on identifie par exemple False avec face et True avec Pile.

Ensuite pour simuler  $X_n$  :

```
def simulationXn(n, p):
    tirage_old = simuTirage(p)
    tirage_new = simuTirage(p)
    Compteur = 0
    for i in range(2, n+1):
        if tirage_old != tirage_new:
            Compteur += 1
        tirage_old = tirage_new
        tirage_new = simuTirage(p)
    return Compteur
```

8.

```
def approxEXn(n, p):
    s = 0
    for i in range(2000):
        s += simulationXn(n, p)
    return s/2000
```

9. Notons, pour  $k \in \mathbb{N}^*$ ,  $P_k$  (resp.  $F_k$ ) l'événement : « On obtient un pile (resp. face) au  $k$ -ième lancer. »

• Loi de  $X_2$

→  $X_2(\Omega) = \{0; 1\}$ .

→ Précisons les probabilités :

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(X_2 = 0) &= \mathbf{P}((P_1 \cap P_2) \cup (F_1 \cap F_2)) \\ &= \mathbf{P}(P_1 \cap P_2) + \mathbf{P}(F_1 \cap F_2) \\ &\quad \left\{ \begin{array}{l} \text{événements disjoints} \\ \text{par indépendance} \end{array} \right. \\ &= \mathbf{P}(P_1) \mathbf{P}(P_2) + \mathbf{P}(F_1) \mathbf{P}(F_2) \\ &= \frac{1}{2} \times \frac{1}{2} + \frac{1}{2} \times \frac{1}{2} = \frac{1}{2}. \end{aligned}$$

Puis  $\mathbf{P}(X_2 = 1) = 1 - \mathbf{P}(X_2 = 0) = \frac{1}{2}.$

On reconnaît une loi de Bernoulli de paramètre  $1/2$ .

$$\mathbf{E}(X) = \frac{1}{2} \quad \text{et} \quad \mathbf{V}(X) = \frac{1}{4}.$$

• Loi de  $X_3$

→  $X_3(\Omega) = \{0; 1; 3\}$ .

→ Précisons les probabilités :

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(X_3 = 0) &= \mathbf{P}((P_1 \cap P_2 \cap P_3) \cup (F_1 \cap F_2 \cap F_3)) \\ &= \mathbf{P}(P_1 \cap P_2 \cap P_3) + \mathbf{P}(F_1 \cap F_2 \cap F_3) \\ &\quad \text{événements disjoints} \\ &= \mathbf{P}(P_1) \mathbf{P}(P_2) \mathbf{P}(P_3) + \mathbf{P}(F_1) \mathbf{P}(F_2) \mathbf{P}(F_3) \\ &\quad \text{par indépendance} \\ &= \frac{1}{4}. \end{aligned}$$

De même

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(X_3 = 2) &= \mathbf{P}((P_1 \cap F_2 \cap P_3) \cup (F_1 \cap P_2 \cap F_3)) \\ &= \frac{1}{4}. \end{aligned}$$

Puis  $\mathbf{P}(X_3 = 1) = 1 - \frac{1}{4} - \frac{1}{4} = \frac{1}{2}.$

L'espérance est donc

$$\mathbf{E}(X_3) = 0 \times \frac{1}{4} + 1 \times \frac{1}{2} + 2 \times \frac{1}{4} = \boxed{1}$$

10. La plus petite valeur que peut prendre  $X_n$  est 0, lorsqu'il n'y a aucun changement de côté.

La plus grande valeur que peut prendre  $X_n$  est  $n-1$ , lorsqu'il y a un changement de côté à chaque lancer, à partir du deuxième. Enfin,  $X_n$  peut prendre toutes les valeurs intermédiaires. On en déduit :

$$X_n(\Omega) = \{0; n-1\}.$$

Précisons les probabilités

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(X_n = 0) &= \mathbf{P}((P_1 \cap \dots \cap P_n) \cup (F_1 \cap \dots \cap F_n)) \\ &= \mathbf{P}(P_1 \cap \dots \cap P_n) + \mathbf{P}(F_1 \cap \dots \cap F_n) \text{ par incompatibilité} \\ &= \mathbf{P}(P_1) \dots \mathbf{P}(P_n) + \mathbf{P}(F_1) \dots \mathbf{P}(F_n) \text{ par indépendance} \\ &= \left(\frac{1}{2}\right)^n + \left(\frac{1}{2}\right)^n = \left(\frac{1}{2}\right)^{n-1}. \end{aligned}$$

De la même façon :

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(X_n = n-1) &= \mathbf{P}((P_1 \cap F_2 \cap P_3 \cap \dots) \cup (F_1 \cap P_2 \cap F_3 \cap \dots)) \\ &= \left(\frac{1}{2}\right)^n + \left(\frac{1}{2}\right)^n = \left(\frac{1}{2}\right)^{n-1}. \end{aligned}$$

11. Soient  $n \geq 2$  et  $k \in [0; n]$ . Notons E l'événement : « les côtés obtenus aux lancers  $n$  et  $n+1$  sont les mêmes ». Alors :

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(E) &= \mathbf{P}((P_n \cap P_{n+1}) \cup (F_n \cap F_{n+1})) \\ &= \mathbf{P}(P_n)\mathbf{P}(P_{n+1}) + \mathbf{P}(F_n)\mathbf{P}(F_{n+1}) \\ &= \frac{1}{2} \times \frac{1}{2} + \frac{1}{2} \times \frac{1}{2} = \frac{1}{2}. \end{aligned}$$

La famille d'événements  $(E, \bar{E})$  est un système complet d'événements. Donc par la formule des probabilités totales :

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(X_{n+1} = k) &= \mathbf{P}(E)\mathbf{P}_E(X_{n+1} = k) + \mathbf{P}(\bar{E})\mathbf{P}_{\bar{E}}(X_{n+1} = k) \\ &= \mathbf{P}(E)\mathbf{P}(X_n = k) + \mathbf{P}(\bar{E})\mathbf{P}(X_n = k-1) \\ &= \frac{1}{2}\mathbf{P}(X_n = k) + \left(1 - \frac{1}{2}\right)\mathbf{P}(X_n = k-1) \\ &= \frac{1}{2}\mathbf{P}(X_n = k) + \frac{1}{2}\mathbf{P}(X_n = k-1). \end{aligned}$$

12. On a vu (exercice du cours à savoir refaire)

$$G_n(1) = 1.$$

$$\mathbf{E}(X_n) = G_n'(1) \quad \text{et} \quad \mathbf{V}(X_n) = G_n''(1) + G_n'(1) - G_n'(1)^2.$$

13. Soient  $n \geq 2$  et  $s \in \mathbb{R}$

$$\begin{aligned} G_{n+1}(s) &= \sum_{k=0}^n \mathbf{P}(X_{n-1} = k) s^k \\ &= \sum_{k=0}^n \left( \frac{1}{2}\mathbf{P}(X_n = k) + \frac{1}{2}\mathbf{P}(X_n = k-1) \right) s^k \\ &= \frac{1}{2} \sum_{k=0}^n \mathbf{P}(X_n = k) s^k + \frac{1}{2} \sum_{k=0}^n \mathbf{P}(X_n = k-1) s^k \\ &= \frac{1}{2} \sum_{k=0}^n \mathbf{P}(X_n = k) s^k + \frac{1}{2} \sum_{k=-1}^{n-1} \mathbf{P}(X_n = k) s^{k+1} \\ &= \frac{1}{2} \sum_{k=0}^{n-1} \mathbf{P}(X_n = k) s^k + \frac{1}{2} \sum_{k=0}^{n-1} \mathbf{P}(X_n = k) s^{k+1} \\ &= \frac{1+s}{2} G_n(s). \end{aligned}$$

14. On en déduit, par récurrence immédiate :

$$\forall n \geq 2, \forall s \in \mathbb{R}, \quad G_n(s) = \left(\frac{1+s}{2}\right)^{n-2} G_2(s)$$

$$\text{Or :} \quad G_2(s) = \mathbf{P}(X_2 = 0) + \mathbf{P}(X_2 = 1) s = \frac{1+s}{2}.$$

$$\text{Ainsi :} \quad \forall n \geq 2, \forall s \in \mathbb{R}, \quad G_n(s) = \left(\frac{1+s}{2}\right)^{n-1}.$$

15. La fonction  $G_n$  est polynomiale donc deux fois dérivable avec

$$\begin{cases} G_n'(s) = \frac{n-1}{2} \left(\frac{1+s}{2}\right)^{n-2} \\ G_n''(s) = \frac{(n-1)(n-2)}{4} \left(\frac{1+s}{2}\right)^{n-3}. \end{cases}$$

En particulier

$$G_n'(1) = \frac{n-1}{2} \quad \text{et} \quad G_n''(1) = \frac{(n-1)(n-2)}{4}.$$

Après simplifications, on trouve

$$\mathbf{E}(X_n) = G_n'(1) = \frac{n-1}{2} \quad \text{et} \quad \mathbf{V}(X_n) = \frac{n-1}{4}.$$

Sujet \*

1. • Si on note C la colonne  $\begin{bmatrix} X_1 \\ \vdots \\ X_n \end{bmatrix}$  alors :

$$\forall j \in [1; n], \quad C_j = X_j C.$$

où  $C_j$  désigne la  $j$ -ème colonne de M. Donc  $\text{Im}M = \text{Vect}(C)$ .

- Si  $C \neq 0_{n,1}$ , alors M est de rang 1.
- Si  $C = 0_{n,1}$ , M est de rang 0.

Dès lors  $\text{rg}(M)$  est à valeurs dans  $\{0; 1\}$  et

$$\mathbf{P}(\text{rg}(M) = 0) = \mathbf{P}(C = 0) = \mathbf{P}([X_1 = 0] \cap [X_2 = 0] \cap \dots \cap [X_n = 0])$$

$$= \prod_{i=1}^n \mathbf{P}(X_i = 0) \quad \text{indépendance}$$

$$\mathbf{P}(\text{rg}(M) = 0) = (1-p)^n \quad \text{égalité en loi}$$

$$\text{puis} \quad \mathbf{P}(\text{rg}(M) = 1) = 1 - \mathbf{P}(\text{rg}(M) = 0) = 1 - (1-p)^n.$$

Le rang suit une loi de Bernoulli de paramètre  $1 - (1-p)^n$ .

• Pour tout  $i \in [1; n]$ ,  $X_i$  est à valeurs dans  $\{0; 1\}$ , on a  $X_i^2 = X_i$ . Ainsi

$$\text{Tr}(M) = \sum_{i=1}^n X_i^2 = \sum_{i=1}^n X_i.$$

Les variables  $(X_i)_{i \in [1; n]}$  sont indépendantes, on sait alors que  $\text{Tr}(M)$  suit une loi binomiale de paramètres  $n, p$ .

2. Un exercice classique permet de montrer que si M est la matrice d'un projecteur alors

$$\text{Tr}(M) = \text{rg}(M).$$

Comme le rang de M n'excède pas 1, dès que  $\text{Tr}(M) \geq 2$ , M ne peut être la matrice d'un projecteur.

- Si  $\text{Tr}(M) = 1$ , une seule des variables  $X_i$  prend la valeur 1 et M est alors diagonale avec un unique « 1 » sur la diagonale. La matrice M est une matrice de projecteur.
- Si  $\text{Tr}(M) = 0$ , M est la matrice nulle, c'est la matrice d'un projecteur.

Finalement la probabilité recherchée est :

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(\text{Tr}(M) \leq 1) &= \mathbf{P}(\text{Tr}(M) = 0) + \mathbf{P}(\text{Tr}(M) = 1) \\ &= (1-p)^n + np(1-p)^{n-1}. \end{aligned}$$

3. On garde la notation de la question 1 de sorte que

$$M = C^t C.$$

Dans ce cas

$$\begin{aligned} M^2 &= (C^t C)(C^t C) \\ &= C({}^t C C)^t C. \end{aligned}$$

Or on remarque que

$${}^t C C = \sum_{i=1}^n X_i^2 = \sum_{i=1}^n X_i = S \quad \text{car } X_i(\Omega) = \{0; 1\}.$$

Ainsi

$$M^2 = C \cdot \underbrace{S}_{\in \mathbb{R}} \cdot C = S \cdot (C^t C) = S \cdot M.$$

Par récurrence immédiate, on montre que

$$\forall k \in \mathbb{N}^*, \quad M^k = S^{k-1} \cdot M.$$

4. Soit  $\omega \in \Omega$ .

Si  $M = 0_n$ , alors la suite  $(M^k)_k$  est trivialement convergente.

→ Si  $M \neq 0_n$ , alors il existe  $(i, j) \in \llbracket 1; n \rrbracket^2$  tel que  $M_{ij} \neq 0$  et la suite de coefficients  $[M^k]_{ij} = S^{k-1} [M]_{ij}$  est convergente si et seulement si la suite géométrique de raison  $S(\omega)$  est convergente. Soit  $S(\omega) \in ]-1; 1[$ . Comme  $S$  est à valeurs dans  $\llbracket 0; n \rrbracket$ , il y a seulement deux cas

$$S(\omega) = 0 \quad \text{ou} \quad S(\omega) = 1.$$

Sachant que  $S(\omega) = 0$  correspond à  $X_1(\omega) = \dots = X_n(\omega) = 0$ , ou encore à  $M = 0_n$ , on peut conclure que la probabilité recherchée est

$$\mathbf{P}(S \in \{0; 1\}) = p^n + np^{n-1}(1-p),$$

• Dans le cas de convergence, on constate que

$$M^2 = M.$$

La suite est constante et la limite est bien une matrice de projecteur.

*Remarque. On aurait pu écrire*

$$M^{2k} = M^k \cdot M^k$$

*et passer à la limite (on note  $L$  la limite) matrice limite.*

$$L = L \cdot L = L^2$$

5. La matrice est de rang inférieur à 1.

- Si la matrice est nulle, alors il n'y a que 0 comme valeur propre.
- Si la matrice n'est pas nulle, on a  $C \neq 0_{n,1}$  et

$$MC = (C^t C) C = C \underbrace{({}^t C C)}_{\in \mathbb{R}} = ({}^t C C) C = S \cdot C.$$

On a donc  $S(\omega)$  comme valeur propre avec  $S(\omega) \neq 0$ . Par un compte des dimensions, il ne peut avoir d'autre valeur propre. En résumé la probabilité recherchée est

$$\mathbf{P}(S \neq 0) = 1 - \mathbf{P}(S = 0) = 1 - q^n.$$

6. Dans la suite, on importe :

```
import numpy as np
import numpy.random as rd
import scipy.special as sp
import matplotlib.pyplot as plt
```

6.a) Si on identifie True avec 1 et False avec 0, on peut simplement écrire :

```
rd.random() < p
```

Si on veut détailler :

```
def simuBernoulli(p):
    if rd.random() < p:
        return 1
    return 0
```

6.b) L'idée est de parcourir la matrice  $M$ . Dès que l'on rencontre un « 0 », on le remplace par une simulation d'une loi de Bernoulli.

```
def etape(M, p):
    [n, m] = np.shape(M)
    for i in range(n):
        for j in range(m):
            if M[i, j] == 0:
                M[i, j] = simuBernoulli(p)
    return M
```

6.c)

```
def test(M):
    [n, m] = np.shape(M)
    for i in range(n):
        for j in range(m):
            if M[i, j] != 1:
                return False
    return True
```

7.

```
def simulation(n, p):
    M = np.zeros([n, n])
    Compteur = 0
    while test(M) == False:
        M = etape(M, p)
        Compteur += 1
    return Compteur
```

8.

```
def approx(n, p):
    compteur = 0
    for i in range(1000):
        compteur += simulation(n, p)
    return compteur / 1000
```

9.

```
def somme(m, q):
    s = 0
    signe = 1
    for i in range(1, m+1):
        s += sp.binom(m, i) * signe * (1-q**i)
        signe = -signe
    return s
```

10. Le programme calcule d'une part la somme

$$\sum_{i=1}^{n^2} \binom{n^2}{i} (-1)^{i+1} \frac{1}{1-q^i}$$

avec  $q = 1-p$  pour différentes valeurs dans  $]0; 1[$ . Et d'autre part, il renvoie une approximation de l'espérance  $\mathbf{E}(N)$ . Les valeurs obtenues semblent correspondre. L'énoncé suggère donc l'égalité

$$\mathbf{E}(N) = \sum_{i=1}^{n^2} \binom{n^2}{i} (-1)^{i+1} \frac{1}{1-q^i}.$$

11. La variable  $N_1$  donne le nombre de succès (avoir un « 1 ») dans  $n^2$  répétitions d'expériences de Bernoulli mutuellement indépendantes. On sait alors que

$$N_1 \hookrightarrow \mathcal{B}(n^2, p).$$

Soit  $k \in \llbracket 0; n \rrbracket$ . Si l'événement  $[N_1 = k]$  est réalisé, il y a donc  $n^2 - k \llbracket 0 \rrbracket$  dans la matrice  $M_1$  à la fin de l'étape 1. Si  $Y$  suit donne le nombre de « 0 » devenu « 1 » à l'étape 2, on a

$$Y \hookrightarrow \mathcal{B}(n^2 - k, p).$$

Ainsi pour tout  $i \in \llbracket 0; n^2 - k \rrbracket$

$$\mathbf{P}_{[N_1=k]}(N_2 = i) = \mathbf{P}(Y = i) = \binom{n^2 - k}{i} p^i q^{n^2 - k - i}.$$

12.a) La variable  $T_{ij}$  renvoie le rang du premier succès (avoir un « 1 » en position  $(i, j)$ ) dans une infinité d'expériences de Bernoulli mutuellement indépendantes. On sait alors que la variable suit une loi géométrique avec

$$T_{ij} \hookrightarrow \mathcal{G}(p).$$

12.b) Rédaction 1

Si on note  $A_k$  l'événement : « Il reste un 0 en position  $(i, j)$  à la  $k$ -ème étape » alors on a d'après les formules des probabilités composées

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(T_{ij} \geq k) &= \mathbf{P}(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_{k-1}) \\ &= q^{k-1}. \end{aligned}$$

• Rédaction 2

On peut aussi faire le calcul :

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(T_{i,j} \geq k) &= \sum_{\ell=k}^{+\infty} \mathbf{P}(T_{i,j} = \ell) \\ &= \sum_{\ell=k}^{+\infty} q^{\ell-1} p \\ &= q^{k-1} \sum_{i=0}^{+\infty} q^i p \\ \mathbf{P}(T_{i,j} \geq k) &= q^{k-1} \frac{p}{1-q} = q^{k-1}. \end{aligned}$$

13.a) La variable  $S_r$  représente le nombre de "1" dans la matrice à l'étape  $r$ .

13.b) Soit  $r \in \mathbb{N}^*$ .

Pour tout couple d'indices  $(i, j) \in \llbracket 0; n^2 \rrbracket$ , on définit la variable  $Y_{i,j}$  comme la variable valant 1 si il y a un « 1 » en position  $(i, j)$  à la  $r$ -ème étape et 0 sinon. Par construction :

→  $Y_{i,j} \hookrightarrow \mathcal{B}(1 - q^r)$ . En effet,  $Y_{i,j} = 0$  si entre les étapes 1 et  $r$ , le 0 en position  $(i, j)$  est toujours resté un 0 après le tirage aléatoire. Comme les tirages sont indépendants et que la probabilité de resté un 0 est  $q = 1 - p$ , on a bien

$$\mathbf{P}(Y_{i,j} = 0) = q^r \quad \text{puis} \quad \mathbf{P}(Y_{i,j} = 1) = 1 - q^r.$$

→ Les variables  $Y_{i,j}$  pour  $(i, j) \in \llbracket 1; n \rrbracket^2$  sont mutuellement indépendantes.

$$\rightarrow S_r = \sum_{(i,j) \in \llbracket 1; n \rrbracket^2} Y_{i,j}.$$

On sait alors que

$$S_r \hookrightarrow \mathcal{B}(n^2, 1 - q^r).$$

14.a) Voir exercice du cours.

14. Notons que pour tout  $k \in \mathbb{N}^*$ ,

$$[S_{k-1} < n^2] = [N \geq k].$$

Ainsi

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(N \geq k) \mathbf{P}(S_{k-1} < n^2) &= 1 - \mathbf{P}(S_{k-1} = n^2) \quad \text{car } S_{k-1}(\Omega) = \llbracket 0; n^2 \rrbracket \\ \mathbf{P}(N \geq k) &= 1 - (1 - q^{k-1})^m. \end{aligned}$$

Or pour  $q \in ]0; 1[$ ,  $q^{k-1} \rightarrow 0$  lorsque  $k \rightarrow +\infty$ . On en déduit l'équivalent

$$1 - (1 - q^{k-1})^m \sim m q^{k-1}.$$

La série géométrique  $\sum q^{k-1}$  est convergente puisque la raison est dans  $] -1; 1[$ . Par le critère d'équivalence des séries à termes positifs, on prouve la convergence de la série

$$\sum 1 - (1 - q^{k-1})^m = \sum \mathbf{P}(N \geq k).$$

D'après ce qui précède, on en déduit l'existence de l'espérance de  $N$  et l'égalité

$$\begin{aligned} \mathbf{E}(N) &= \sum_{k=1}^{+\infty} \mathbf{P}(N \geq k) \\ &= \sum_{k=1}^{+\infty} \mathbf{P}(S_{k-1} < n^2) \\ &= \sum_{k=1}^{+\infty} 1 - \mathbf{P}(S_{k-1} = n^2) \\ \mathbf{E}(N) &= \sum_{k=1}^{+\infty} 1 - (1 - q^{k-1})^m. \end{aligned}$$

On peut poursuivre le calcul à l'aide de la formule du binôme de Newton

$$\mathbf{E}(N) = \sum_{k=1}^{+\infty} \sum_{i=1}^m \binom{m}{i} (-1)^{i+1} q^{(k-1)i}.$$

Comme les séries  $\sum_k \binom{m}{i} (-1)^{i+1} q^{(k-1)i}$  sont convergentes et qu'une des deux sommes est finie, on peut intervertir

l'ordre de sommation pour obtenir

$$\begin{aligned} \mathbf{E}(N) &= \sum_{i=1}^m \binom{m}{i} (-1)^{i+1} \sum_{k=1}^{+\infty} q^{(k-1)i} \\ &= \sum_{i=1}^m \binom{m}{i} (-1)^{i+1} \frac{1}{1-q^i} \quad \left( \begin{array}{c} \text{somme} \\ \text{géométrique} \end{array} \right). \end{aligned}$$

Ce qui prouve la conjecture de la question 10.