

# Mathématiques 1

PSI Corisée

CONCOURS CENTRALE SUPÉLEC

4 heures

Calculatrice autorisée

#### Objectif

L'objectif de ce sujet est l'étude de la gestion des erreurs dans un processus industriel.

On considère un processus industriel automatisé au cours duquel une tâche répétitive est effectuée à chaque instant  $n \in \mathbb{N}^*$ . On note  $X_n$  la variable aléatoire égale au nombre d'erreurs susceptibles de se produire à l'instant n. On admet que le système parvient à corriger ces erreurs et à maintenir son fonctionnement si le nombre total d'erreurs enregistrées jusqu'à l'instant n, noté  $S_n = \sum_{k=1}^n X_k$ , reste inférieur à une quantité de la

forme amn, où a>1 est une constante fixée et m est le nombre moyen d'erreurs enregistrées à chaque instant. On est donc amené à estimer une probabilité de la forme  $P(S_n>nam)$ , dans le but de montrer qu'elle tend vers 0 très rapidement lorsque n tend vers l'infini.

Dans la première partie, on étudie le cas particulier où les variables aléatoires  $X_n$  sont mutuellement indépendantes et de même loi de Poisson de paramètre 1/2. Dans la deuxième partie, on démontre partiellement le théorème de Perron-Frobenius, qui permet, dans la troisième partie, d'étudier le cas où les variables aléatoires  $X_n$  forment une chaîne de Markov, c'est-à-dire où le nombre d'erreurs enregistrées à l'instant n+1 dépend uniquement de celui enregistré à l'instant n.

## I Cas de la loi de Poisson

Dans cette partie, on étudie le modèle élémentaire où la suite  $(X_n)_{n\in\mathbb{N}^*}$  du nombre d'erreurs aux instants successifs est une suite de variables aléatoires identiquement distribuées, mutuellement indépendantes, et suivant une loi de Poisson de paramètre 1/2.

L'objectif de cette partie est de donner un équivalent de  $P(S_n > n)$  lorsque n tend vers  $+\infty$ , afin de s'assurer que celle-ci converge vers 0 avec une vitesse de convergence exponentielle.

Pour tout  $n \in \mathbb{N}^*$ , on note  $S_n = \sum_{k=1}^n X_k$  et  $G_{X_n}$  la fonction génératrice de  $X_n$ .

- I.A Soit n un entier naturel supérieur ou égal à 1.
- **Q 1.** Montrer que  $S_n$  et  $X_{n+1}$  sont indépendantes.
- **Q 2.** Expliciter le calcul de la fonction génératrice  $G_{X_1}$  de la variable aléatoire  $X_1$ .
- **Q 3.** Justifier que  $\forall t \in \mathbb{R}$ ,  $G_{S_n}(t) = (G_{X_1}(t))^n$ .
- ${f Q}$  4. Montrer que la variable aléatoire  $S_n$  suit une loi de Poisson dont on précisera le paramètre.

I.B -

**Q 5.** Vérifier que, pour tout  $n \in \mathbb{N}^*$ ,

$$n! \left(\frac{2}{n}\right)^n P(S_n > n) = \mathrm{e}^{-n/2} \sum_{k=1}^{\infty} \frac{n! \, n^k}{(n+k)!} \left(\frac{1}{2}\right)^k.$$

**Q 6.** Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ . Montrer que pour tout  $k \in \mathbb{N}^*$ ,

$$\left(\frac{n}{n+k}\right)^k \leqslant \frac{n! \, n^k}{(n+k)!} \leqslant 1.$$

**Q 7.** Montrer que la série de fonctions  $\sum u_k$  où pour tout  $k \in \mathbb{N}^*$ , la fonction  $u_k$  est définie sur  $[0, +\infty[$  par  $u_k : x \mapsto (1+kx)^{-k} (1/2)^k$  est normalement convergente sur  $[0, +\infty[$ .

**Q 8.** En déduire que pour tout 
$$n \in \mathbb{N}^*$$
,  $\sum_{k>1} \left(1 + \frac{k}{n}\right)^{-k} \left(\frac{1}{2}\right)^k$  converge et que

$$\lim_{n \to +\infty} \sum_{k=1}^{\infty} \left(1 + \frac{k}{n}\right)^{-k} \left(\frac{1}{2}\right)^k = 1.$$

**Q 9.** En déduire que, lorsque n tend vers  $+\infty$ ,

$$P(S_n>n) \sim \frac{\mathrm{e}^{-n/2}}{n!} \left(\frac{n}{2}\right)^n.$$

**Q 10.** En déduire, à l'aide de la formule de Stirling, qu'il existe un réel  $\alpha \in [0,1[$  tel que  $P(S_n > n) = O(\alpha^n)$ .

# II Quelques résultats sur les matrices

L'objectif de cette partie est de démontrer un certain nombre de résultats d'algèbre linéaire qui serviront dans la partie suivante.

#### Notations

- n est un entier naturel supérieur ou égal à 2.
- Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ . On note  $\operatorname{sp}(A)$  l'ensemble des valeurs propres  $\operatorname{complexes}$  de A et pour  $\lambda \in \operatorname{sp}(A)$ ,  $E_{\lambda}(A) = \ker(A \lambda I_n)$ . On note  $\rho(A) = \max{\{|\lambda|, \lambda \in \operatorname{sp}(A)\}}$ .
- On dit que  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  est positive si tous ses coefficients sont positifs. On note alors  $A \geqslant 0$ .
- On dit que  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  est *strictement positive* si tous ses coefficients sont strictement positifs. On note alors A > 0.
- Un vecteur x de  $\mathbb{R}^n$  est dit *positif* si tous ses coefficients sont positifs. On note alors  $x \ge 0$ .
- Un vecteur x de  $\mathbb{R}^n$  est dit *strictement positif* si tous ses coefficients sont strictement positifs. On note alors x > 0.
- On définit une relation d'ordre sur  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  par  $A\geqslant B$  si  $A-B\geqslant 0$ .
- On définit une relation d'ordre sur  $\mathbb{R}^n$  par  $x \geqslant y$  si  $x y \geqslant 0$ .
- Si  $A=(a_{i,j})_{1\leqslant i,j\leqslant n}\in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  alors |A| désigne la matrice  $|A|=(|a_{i,j}|)_{1\leqslant i,j\leqslant n}\in \mathcal{M}_n(\mathbb{R}).$
- Si  $x = (x_i)_{1 \le i \le n} \in \mathbb{C}^n$  alors |x| désigne le vecteur  $|x| = (|x_i|)_{1 \le i \le n} \in \mathbb{R}^n$ .
- On dit que  $\lambda_0 \in \operatorname{sp}(A)$  est une valeur propre dominante de A si, pour tout  $\lambda \in \operatorname{sp}(A) \setminus \{\lambda_0\}, |\lambda_0| > |\lambda|$ .

On se propose de démontrer les deux propositions suivantes :

#### —— Proposition 1 -

Si  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  est une matrice strictement positive, alors  $\rho(A)$  est une valeur propre dominante de A. Le sous-espace propre associé  $\ker(A-\rho(A)I_n)$  est de dimension 1 et est dirigé par un vecteur propre strictement positif.

#### — Proposition 2

Si  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  est une matrice strictement positive diagonalisable sur  $\mathbb{C}$ , si Y est un vecteur positif non nul de  $\mathbb{R}^n$ , alors  $\left(\frac{A}{\rho(A)}\right)^p Y$  converge, lorsque p tend vers  $+\infty$ , soit vers le vecteur nul, soit vers un vecteur directeur strictement positif de  $\ker(A-\rho(A)I_n)$ .

Dans toute cette partie II,  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  est une matrice strictement positive.

#### II.A -

**Q 11.** Montrer que, pour tout  $x \in \mathbb{R}^n$ 

$$\begin{cases} x \geqslant 0 \implies Ax \geqslant 0, \\ x \geqslant 0 \text{ et } x \neq 0 \implies Ax > 0. \end{cases}$$

(cc) BY-NC-SA

**Q 12.** Montrer que  $\forall k \in \mathbb{N}^*, A^k > 0$ .

**Q 13.** En déduire que  $\rho(A) > 0$  puis montrer que  $\rho\left(\frac{A}{\rho(A)}\right) = 1$ .

**Q 14.** On suppose A diagonalisable sur  $\mathbb{C}$ . Montrer que, si  $\rho(A) < 1$  alors  $\lim_{k \to +\infty} A^k = 0$ .

Dans la suite du problème, on admettra que cette dernière implication est vraie même si la matrice A n'est pas diagonalisable sur  $\mathbb{C}$ .

II.B — On suppose, dans les sous-parties II.B et II.C, que A est une matrice strictement positive vérifiant  $\rho(A) = 1$ .

On considère une valeur propre  $\lambda \in \mathbb{C}$  de A de module 1 et x un vecteur propre associé à  $\lambda$ . On se propose de démontrer que 1 est valeur propre de A.

**Q 15.** Montrer que  $|x| \leq A|x|$ .

Dans les questions qui suivent, on suppose que |x| < A|x|.

**Q 16.** Montrer qu'il existe  $\varepsilon > 0$  tel que  $A^2|x| - A|x| > \varepsilon A|x|$ .

**Q 17.** On pose  $B = \frac{1}{1+\varepsilon} A$ . Montrer que pour tout  $k \geqslant 1$ ,  $B^k A|x| \geqslant A|x|$ .

**Q 18.** Déterminer  $\lim_{k \to +\infty} B^k$ .

Q 19. Conclure.

*II.C* –

 $\mathbf{Q}$  20. Montrer que A admet un vecteur propre strictement positif associé à la valeur propre 1.

 $\mathbf{Q}$  21. Montrer que 1 est la seule valeur propre de module 1 de A.

On pourra admettre sans démonstration que si  $z_1, z_2, ..., z_k$  sont des nombres complexes, tous non nuls, tels que  $|z_1 + \cdots + z_k| = |z_1| + \cdots + |z_k|$ , alors  $\forall j \in [\![1,k]\!]$ ,  $\exists \lambda_j \in \mathbb{R}^+$  tel que  $z_j = \lambda_j z_1$ .

**Q 22.** Montrer que dim $(\ker(A - I_n)) = 1$ .

Q 23. En regroupant les résultats des sous-parties II.B et II.C, justifier qu'on a démontré la proposition 1.

II.D - Dans cette sous-partie, on se propose de démontrer la proposition 2.

On suppose donc que A est strictement positive et diagonalisable sur  $\mathbb{C}$ .

Pour tout  $Y \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$ , pour tout  $p \in \mathbb{N}^*$ , on note  $Y_p = \left(\frac{A}{\rho(A)}\right)^p Y$ .

 $\mathbf{Q} \ \mathbf{24.} \qquad \text{Soit} \ \lambda \in S = \operatorname{sp}(A) \smallsetminus \{\rho(A)\}. \ \text{Soit} \ Y \in \ker(A - \lambda I_n). \ \text{Montrer que la suite} \ (Y_p)_{p \in \mathbb{N}^*} \ \text{converge vers 0}.$ 

**Q 25.** Soit  $Y \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$  un vecteur positif. Montrer que la suite  $(Y_p)_{p \in \mathbb{N}^*}$  converge vers le projeté de Y sur  $E_{\rho(A)}(A)$  parallèlement à  $\bigoplus_{\lambda \in S} E_{\lambda}(A)$ . Vérifier que, s'il est non nul, ce dernier vecteur (le projeté de Y) est strictement positif.

Dans la suite du problème, on admet que la proposition 2 se généralise à toute matrice A strictement positive, même non diagonalisable et que, si  $Y \in \mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$  est un vecteur strictement positif, alors la suite  $(Y_p)$  converge vers un vecteur strictement positif dirigeant  $E_{\rho(A)}(A)$ .

II.E – Cette sous-partie permet de déterminer la valeur propre dominante  $\rho(A)$  d'une matrice carrée A strictement positive de taille  $n \ge 2$ .

**Q 26.** Justifier que pour tout entier  $k \ge 1$ ,  $A^k$  est semblable dans  $\mathcal{M}_n(\mathbb{C})$  à une matrice triangulaire, dont on précisera les coefficients diagonaux.

**Q 27.** Montrer que  $\lim_{k\to+\infty} \frac{\operatorname{tr}(A^{k+1})}{\operatorname{tr}(A^k)} = \rho(A)$ .

# III Une inégalité pour les chaînes de Markov

Dans toute cette partie III, N est un entier naturel non nul fixé et  $(X_n)_{n\in\mathbb{N}}$  une suite de variables aléatoires à valeurs dans l'intervalle d'entiers  $[\![0,N]\!]$ .

On suppose que  $\forall n \in \mathbb{N}^*, \ \forall (i_1, i_2, ..., i_{n+1}) \in [0, N]^{n+1},$ 

$$P(X_{n+1}=i_{n+1}\mid X_n=i_n, X_{n-1}=i_{n-1},..., X_1=i_1)=P(X_{n+1}=i_{n+1}\mid X_n=i_n).$$

On suppose que pour tout  $(i,j) \in [0,N]^2$ ,  $P(X_{n+1}=j \mid X_n=i)$  ne dépend pas de n et est strictement positif. On note alors  $q_{i,j} = P(X_{n+1}=j \mid X_n=i)$ .

On dit que  $(X_n)_{n\in\mathbb{N}^*}$  est une chaine de Markov homogène sur [0,N], de matrice de transition Q.

On attire l'attention sur les faits suivants :

- la numérotation des lignes et des colonnes de Q commence à 0;
- Q est une matrice carrée de taille N+1.

Dans toute la suite, pour  $n\geqslant 1$  fixé, on pose  $\Pi_n$  la matrice colonne  $\begin{pmatrix} P(X_n=0)\\ \vdots\\ P(X_n=N) \end{pmatrix}\in \mathcal{M}_{N+1,1}(\mathbb{R}).$ 

## III.A – Justification de l'existence des lois $(\Pi_n)_{n\geqslant 1}$

**Q 28.** Justifier que 
$$\forall i \in [0, N], \sum_{i=0}^{N} q_{i,j} = 1.$$

**Q 29.** Justifier que, pour tout 
$$n \in \mathbb{N}^*$$
,  $\Pi_{n+1} = Q^{\top} \Pi_n$ .

$${f Q}$$
 30. En déduire que la loi de  $X_1$  détermine entièrement les lois de toutes les variables aléatoires  $X_n,\,n\in{\Bbb N}^*.$ 

Dans toute la suite, on considère une telle chaîne de Markov, et on pose

$$--S_n = \sum_{k=1}^n X_k \text{ pour } n \in \mathbb{N}^* \; ;$$

$$-a_{i,j}(t) = q_{i,j}e^{jt}$$
 pour tout  $(i,j) \in [0,N]^2$  et tout  $t \in \mathbb{R}$ ;

$$--z_j(t)=P(X_1=j)\mathrm{e}^{jt} \text{ pour tout } j\in [\![0,N]\!] \text{ et tout } t\in \mathbb{R} \,;$$

$$-- \ Z(t) = \begin{pmatrix} z_0(t) \\ \vdots \\ z_N(t) \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{N+1,1}(\mathbb{R}).$$

2020-08-21 16:03:44

### III.B – Définition de la fonction de taux $\lambda$

Soient n un entier naturel non nul et t un réel fixé.

On admet que l'espérance de la variable aléatoire  $e^{tS_n}$  est égale

$$E(e^{t S_n}) = \sum_{j=0}^{N} Y_j^{(n)}(t)$$

où 
$$Y^{(n)}(t) = \begin{pmatrix} Y_0^{(n)}(t) \\ \vdots \\ Y_N^{(n)}(t) \end{pmatrix}$$
 est le vecteur colonne défini par  $Y^{(n)}(t) = \left(A(t)\right)^{n-1} \, Z(t)$ .

**Q 31.** Justifier que A(t) possède une valeur propre dominante  $\gamma(t)>0$ .

$$\mathbf{Q} \ \mathbf{32.} \quad \text{ Montrer que } \lim_{n \to +\infty} \frac{\ln \left( E(\mathrm{e}^{t\,S_n}) \right)}{n} = \lambda(t) \text{ où } \lambda(t) = \ln(\gamma(t)).$$

III.C — Dans cette sous-partie, on étudie deux programmes écrits en langage Python. On suppose que la bibliothèque numpy a été importée à l'aide de l'instruction

```
import numpy as np
```

On rappelle que les opérations suivantes sont alors disponibles.

- range(n) renvoie la séquence des n premiers entiers  $(0 \to n-1)$ .
- np.array(u) crée un nouveau tableau contenant les éléments de la séquence u. La taille et le type des éléments de ce tableau sont déduits du contenu de u.
- a.shape est un tuple donnant la taille du tableau a pour chacune de ses dimensions.
- a.trace() donne la trace du tableau a.
- np.exp(a) renvoie un tableau de même forme que le tableau a dont chaque terme est l'exponentielle du terme correspondant du tableau a (exponentielle terme à terme).
- np.dot(a, b) calcule le produit matriciel des tableaux a et b (sous réserve de compatibilité des dimensions).
- x \* a renvoie un tableau de même forme que le tableau a correspondant au produit de chaque terme de a par le nombre x.
- a \* b renvoie un tableau correspondant au produit terme à terme des deux tableaux a et b. Si a et b n'ont pas le même nombre de dimensions, le plus « petit » est virtuellement étendu afin de correspondre à la forme du plus « grand ». Par exemple si a est une matrice et b un vecteur, b doit avoir le même nombre de composantes que a de lignes, il est alors virtuellement transformé en matrice avec le même nombre de colonnes que a, chaque colonne valant b.
- **Q 33.** Écrire en langage Python une fonction puiss2k qui prend en argument une matrice carrée M et un entier naturel k et renvoie la matrice  $M^{2^k}$  en effectuant k produits matriciels. On pourra exploiter le fait que  $M^{2^{k+1}} = M^{2^k}M^{2^k}$ .
- Q 34. Expliquer ce que fait la fonction Python maxSp définie par :

```
1  def maxSp(Q:np.ndarray, k:int, t:float) -> float:
2     n = Q.shape[1]
3     E = np.exp(t * np.array(range(n)))
4     A = Q * E
5     B = puiss2k(A, k)
6     C = np.dot(A, B)
7     return C.trace() / B.trace()
```

#### III.D - Une majoration théorique et son interprétation

On définit, pour tout  $x \in \mathbb{R}, \ \lambda^*(x) = \sup_{t \geqslant 0} \big(tx - \lambda(t)\big).$ 

On admet que cette borne supérieure existe et que la convergence de la suite de fonctions  $\left(t\mapsto \frac{\ln\left(E(\mathrm{e}^{t\,S_n})\right)}{n}\right)_{n\in\mathbb{N}^*}$  vers la fonction  $t\mapsto \ln(\gamma(t))$  démontrée à la question 32 est uniforme sur  $\mathbb{R}^+$ . On admet également dans toute la suite l'existence de  $m=\lim_{n\to+\infty}\frac{1}{n}E(S_n)$  ainsi que les propriétés suivantes de  $\lambda^*$ :

$$\begin{cases} \lambda^*(x) = 0 & \text{pour tout } x \leqslant m, \\ \lambda^*(x) > 0 & \text{pour tout } x > m. \end{cases}$$

Dans toute la suite,  $\varepsilon$  désigne un réel strictement positif.

**Q 35.** Montrer qu'il existe un rang  $n_0 \in \mathbb{N}^*$  tel que, pour tout  $t \in \mathbb{R}^+$  et pour tout  $n \in \mathbb{N}^*$ ,

$$n \geqslant n_0 \implies \ln(E(e^{t S_n})) \leqslant n(\lambda(t) + \varepsilon)$$

**Q 36.** À l'aide de l'inégalité de Markov appliquée à la variable aléatoire  $e^{tS_n}$ , montrer que pour a > 1,  $n \ge n_0$  et  $t \ge 0$ ,

$$P(S_n \geqslant nam) \leqslant \mathrm{e}^{-ntam} \mathrm{e}^{n(\lambda(t) + \varepsilon)}.$$

**Q 37.** En déduire que pour  $n \ge n_0$ ,

$$P(S_n\geqslant nam)\leqslant \mathrm{e}^{-n(\lambda^*(am)-\varepsilon)}.$$



 ${f Q}$  38. Donner un sens concret à m en rapport avec le processus industriel étudié et interpréter l'inégalité précédente. On pourra établir un lien intuitif avec la loi des grands nombres.

III.E — Cette sous-partie constitue une application numérique et peut être traitée en admettant les résultats précédents.

On dispose de deux suites finies de réels  $0=t_1 < t_2 < \cdots < t_K \ (K\geqslant 2)$  et  $x_1 < x_2 < \cdots < x_L \ (L\geqslant 2)$ . La formule de la question 32 appliquée en  $t_i$  avec n suffisamment grand permet d'estimer  $\lambda(t_i)$  par une valeur approchée  $\hat{\lambda}(t_i)$ .

**Q 39.** Justifier que pour tout  $i \in \{1, ..., L\}$ ,

$$\hat{\lambda}^*(x_i) = \max_{1 \leqslant j \leqslant K} \bigl(t_j x_i - \hat{\lambda}(t_j)\bigr)$$

constitue une valeur approchée raisonnable de  $\lambda^*(x_i)$ .

Le tableau 1 donne ces valeurs pour L=20.

$x_i$	4,50	4,55	4,60	4,65	4,70
$\hat{\lambda}^*(x_i)$	$4.1 \times 10^{-12}$	$4.1 \times 10^{-12}$	$4.1 \times 10^{-12}$	$4.1\times10^{-12}$	$4.1 \times 10^{-12}$
$x_i$	4,75	4,80	4,85	4,90	4,95
$\hat{\lambda}^*(x_i)$	$5.1 \times 10^{-4}$	$5.5 \times 10^{-3}$	$1.1 \times 10^{-2}$	$1,\!6\times10^{-2}$	$2.1 \times 10^{-2}$
$x_i$	5,00	5,05	5,10	5,15	5,20
$\hat{\lambda}^*(x_i)$	$2,\!6\times10^{-2}$	$3.1\times10^{-2}$	$3.6\times10^{-2}$	$4.1\times10^{-2}$	$4.6 \times 10^{-2}$
$x_i$	5,25	5,30	5,35	5,40	5,45
$\hat{\lambda}^*(x_i)$	$5.1 \times 10^{-2}$	$5.6 \times 10^{-2}$	$6.1 \times 10^{-2}$	$6.6\times10^{-2}$	$7.1 \times 10^{-2}$

Tableau 1

**Q 40.** À l'aide du tableau 1, donner un encadrement approximatif de la valeur de m et la valeur d'un réel h > 0 tel qu'il existe un rang  $n_0 \in \mathbb{N}^*$  vérifiant pour tout  $n \ge n_0$ ,

$$P(S_n>1,1\times nm)\leqslant \mathrm{e}^{-nh}.$$

 $\bullet$   $\bullet$  FIN  $\bullet$   $\bullet$ 



2020-08-21 16:03:44 Page 6/6