

Corrigés de la série 1 - Centrale-Supélec

Planche n° 1

Montrer que f , définie pour réel $x > 0$ par $f(x) = \frac{1}{x} \int_0^{+\infty} \frac{1-e^{-xt}}{1+t^2} dt$ est de classe C^2 sur \mathbb{R}_+^* .

Trouver un équivalent de f en $+\infty$, puis en 0.

Soit $g : (x, t) \mapsto \frac{1-e^{-xt}}{1+t^2}$, définie sur $\mathbb{R}_+^* \times \mathbb{R}_+$.

- Pour tout $t \in \mathbb{R}_+$, $x \mapsto g(x, t)$ est de classe C^2 sur \mathbb{R}_+^* , avec :

$$\frac{\partial g}{\partial x}(x, t) = t \frac{e^{-xt}}{1+t^2} \quad \text{et} \quad \frac{\partial^2 g}{\partial x^2}(x, t) = -t^2 \frac{e^{-xt}}{1+t^2}.$$

- Pour tout $x \in \mathbb{R}_+^*$, $t \mapsto g(x, t)$ et $t \mapsto \frac{\partial g}{\partial x}(x, t)$ sont continues et intégrables sur \mathbb{R}_+ (car, comme

$$x > 0, \text{ on a } g(x, t) = o_{t \rightarrow +\infty} \left(\frac{1}{t^2} \right) \text{ et } \frac{\partial g}{\partial x}(x, t) = o_{t \rightarrow +\infty} \left(\frac{1}{t^2} \right).$$

- Pour tout $x \in \mathbb{R}_+^*$, $t \mapsto \frac{\partial^2 g}{\partial x^2}(x, t)$ est continue sur \mathbb{R}_+ .

- Pour tout $a \in \mathbb{R}_+^*$ et tout $x \in [a, +\infty[$, $\left| \frac{\partial^2 g}{\partial x^2}(x, t) \right| = \left| t^2 \frac{e^{-xt}}{1+t^2} \right| \leq e^{-at}$ avec $t \mapsto e^{-at}$ positive, continue et intégrable sur \mathbb{R}_+ .

Alors, la fonction $x \mapsto \int_0^{+\infty} \frac{1-e^{-xt}}{1+t^2} dt$ est de classe C^2 , sur tout $[a, +\infty[$ avec $a \in \mathbb{R}_+^*$, donc sur \mathbb{R}_+^*

et ainsi $f : x \mapsto \frac{1}{x} \int_0^{+\infty} \frac{1-e^{-xt}}{1+t^2} dt$ l'est aussi, en tant que produit de telles fonctions.

On a $f(x) = \frac{1}{x} \left(\int_0^{+\infty} \frac{1}{1+t^2} dt - \int_0^{+\infty} \frac{e^{-xt}}{1+t^2} dt \right) = \frac{\pi}{2x} - \frac{1}{x} \int_0^{+\infty} \frac{e^{-xt}}{1+t^2} dt$ et pour tout $x \in \mathbb{R}_+^*$:

$$0 \leq \int_0^{+\infty} \frac{e^{-xt}}{1+t^2} dt \leq \int_0^{+\infty} e^{-xt} dt = \frac{1}{x}.$$

Donc, $\frac{1}{x} \int_0^{+\infty} \frac{e^{-xt}}{1+t^2} dt = o_{x \rightarrow +\infty} \left(\frac{1}{x} \right)$ et $f(x) = \frac{\pi}{2x} + o_{x \rightarrow +\infty} \left(\frac{1}{x} \right)$, donc :

$$\underline{f(x) \underset{x \rightarrow +\infty}{\sim} \frac{\pi}{2x}}.$$

Pour tout $x \in \mathbb{R}_+^*$, on a $f(x) = \frac{1}{x} \int_0^{\frac{1}{x}} \frac{1-e^{-xt}}{1+t^2} dt + \frac{1}{x} \int_{\frac{1}{x}}^{+\infty} \frac{1-e^{-xt}}{1+t^2} dt$ et :

- Pour tout $u \in \mathbb{R}_+$, on a $u - \frac{u^2}{2} \leq 1 - e^{-u} \leq u$ (la seconde inégalité, $1 - e^{-u} \leq u$, est obtenue par convexité de la fonction exponentielle et la première, $u - \frac{u^2}{2} \leq 1 - e^{-u}$, est obtenue en intégrant la précédente entre 0 et $u \geq 0$), donc pour tout $t \in \mathbb{R}_+$:

$$\int_0^{\frac{1}{x}} \frac{t}{1+t^2} dt - \frac{x}{2} \int_0^{\frac{1}{x}} \frac{t^2}{1+t^2} dt \leq \frac{1}{x} \int_0^{\frac{1}{x}} \frac{1-e^{-xt}}{1+t^2} dt \leq \int_0^{\frac{1}{x}} \frac{t}{1+t^2} dt.$$

Or :

$$\int_0^{\frac{1}{x}} \frac{t}{1+t^2} dt = \frac{1}{2} \left[\ln(1+t^2) \right]_0^{\frac{1}{x}} = \frac{1}{2} \ln \left(1 + \frac{1}{x^2} \right) = \frac{1}{2} \ln(1+x^2) - \ln x$$

$$\int_0^{\frac{1}{x}} \frac{t^2}{1+t^2} dt = \int_0^{\frac{1}{x}} \left(1 - \frac{1}{1+t^2} \right) dt = \left[t - \arctan t \right]_0^{\frac{1}{x}} = \frac{1}{x} - \arctan \left(\frac{1}{x} \right)$$

Donc :

$$\frac{1}{2} \ln(1+x^2) - \ln x - \frac{1}{2} - \frac{x}{2} \arctan \left(\frac{1}{x} \right) \leq \frac{1}{x} \int_0^{\frac{1}{x}} \frac{1-e^{-xt}}{1+t^2} dt \leq \frac{1}{2} \ln(1+x^2) - \ln x.$$

Or, $\lim_{x \rightarrow 0^+} \left[\frac{1}{2} \ln(1+x^2) \right] = 0$, $\lim_{x \rightarrow 0^+} \left[-\frac{1}{2} - \frac{x}{2} \arctan \left(\frac{1}{x} \right) \right] = -\frac{1}{2}$ et $\lim_{x \rightarrow 0^+} [-\ln x] = +\infty$, donc :

$$\frac{1}{x} \int_0^{\frac{1}{x}} \frac{1-e^{-xt}}{1+t^2} dt \underset{x \rightarrow 0^+}{\sim} -\ln x.$$

- On a :

$$0 \leq \frac{1}{x} \int_{\frac{1}{x}}^{+\infty} \frac{1-e^{-xt}}{1+t^2} dt \leq \frac{1}{x} \int_{\frac{1}{x}}^{+\infty} \frac{dt}{1+t^2} = \frac{1}{x} \left[\frac{\pi}{2} - \arctan \left(\frac{1}{x} \right) \right] = \frac{\arctan x}{x}.$$

Et, $\lim_{x \rightarrow 0^+} \frac{\arctan x}{x} = 1$, donc $x \mapsto \frac{1}{x} \int_{\frac{1}{x}}^{+\infty} \frac{1-e^{-xt}}{1+t^2} dt$ est bornée au voisinage de 0^+ et :

$$\frac{1}{x} \int_0^{\frac{1}{x}} \frac{1-e^{-xt}}{1+t^2} dt = o(-\ln x).$$

Finalement, on obtient $f(x) = -\ln x + o(-\ln x)$, soit :

$$\underline{f(x) \underset{x \rightarrow 0^+}{\sim} -\ln x.}$$

Planche n° 2

Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$. On cherche la dimension de $E = \{M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R}) \mid AMA = 0_n\}$.

On suppose A diagonalisable. Montrer que $\dim E = \dim \{N \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R}) \mid DND = 0_n\}$ où D est une matrice diagonale à définir. Donner alors la dimension de E en fonction du rang de A .

Peut-on généraliser au cas où A n'est pas diagonalisable ?

Si A est diagonalisable, il existe $P \in GL_n(\mathbb{R})$ et $D = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$ telles que $A = PDP^{-1}$.

Alors :

$$E = \{M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R}) \mid PDP^{-1}MPDP^{-1} = 0_n\} = \{M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R}) \mid D(P^{-1}MP)D = 0_n\}.$$

Et comme l'application $M \mapsto N = P^{-1}MP$ est un automorphisme de $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$, on a :

$$\dim E = \dim \{N \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R}) \mid DND = 0_n\}.$$

Si $\text{rg}(A) = \text{rg}(D) = r$, on peut numéroter les valeurs propres de A de manière à ce que l'on ait

$$D = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_r, 0, \dots, 0) = \begin{pmatrix} \Delta & 0_{r, n-r} \\ 0_{n-r, r} & 0_{n-r} \end{pmatrix} \text{ avec } \lambda_i \neq 0 \text{ pour tout } i \in \llbracket 1, r \rrbracket.$$

On a $\Delta = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_r) \in GL_r(\mathbb{R})$ et pour tout $N = \begin{pmatrix} N_1 & N_2 \\ N_3 & N_4 \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ avec $N_1 \in \mathcal{M}_r(\mathbb{R})$, on a

$$DND = \begin{pmatrix} \Delta N_1 \Delta & 0_{r, n-r} \\ 0_{n-r, r} & 0_{n-r} \end{pmatrix} \text{ et :}$$

$$DND = 0_n \Leftrightarrow \Delta N_1 \Delta = 0_r \Leftrightarrow N_1 = 0_r \text{ (car } \Delta \in GL_r(\mathbb{R})) \Leftrightarrow N = \begin{pmatrix} 0_r & N_2 \\ N_3 & N_4 \end{pmatrix}.$$

Ainsi, $\dim E$ est la dimension du sous-espace de $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ des matrices de la forme $\begin{pmatrix} 0_r & N_2 \\ N_3 & N_4 \end{pmatrix}$, soit :

$$\dim E = n^2 - r^2.$$

Soit $M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ de rang r . Il existe $P, Q \in GL_n(\mathbb{R})$ telles que $M = PJ_rQ$ où $J_r = \begin{pmatrix} I_r & 0_{r, n-r} \\ 0_{n-r, r} & 0_{n-r} \end{pmatrix}$.

Comme l'application $M \mapsto P^{-1}MQ^{-1}$ est un automorphisme de $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$, le raisonnement tenu plus haut persiste et donc on peut généraliser au cas où A n'est pas diagonalisable.

Planche n° 3

Montrer que $y'' = (x^4 + 1)y$ admet une unique solution f telle que $f'(0) = f(0) = 1$.

On admet que $\frac{1}{f^2}$ est intégrable sur \mathbb{R}_+ . Montrer que $g : x \mapsto f(x) \int_x^{+\infty} \frac{dt}{f(t)^2}$ est solution de l'équation différentielle.

Montrer que $\frac{1}{f^2}$ est intégrable sur \mathbb{R}_+ .

Si on admet que $\frac{1}{f^2}$ est intégrable sur \mathbb{R}_+ , on a admet aussi implicitement que f ne s'annule pas sur \mathbb{R}_+ (\mathbb{R}_+^* a priori, mais $f(0) = 1 \neq 0$).

Par ailleurs, si f est solution de (E) : $y'' = (x^4 + 1)y$, elle est au moins deux fois dérivable sur \mathbb{R}_+ , donc $x \mapsto \int_x^{+\infty} \frac{dt}{f(t)^2}$ l'est aussi. Alors, g est deux fois dérivable sur \mathbb{R}_+ et, pour tout $x \in \mathbb{R}_+$:

$$g'(x) = f'(x) \int_x^{+\infty} \frac{dt}{f(t)^2} - \frac{1}{f(x)} \quad \text{et} \quad g''(x) = f''(x) \int_x^{+\infty} \frac{dt}{f(t)^2}.$$

Donc :

$$g''(x) - (x^4 + 1)g(x) = f''(x) \int_x^{+\infty} \frac{dt}{f(t)^2} - (x^4 + 1)f(x) \int_x^{+\infty} \frac{dt}{f(t)^2} = 0.$$

Ainsi, $g : x \mapsto f(x) \int_x^{+\infty} \frac{dt}{f(t)^2}$ est bien solution de l'équation différentielle (E).

On pour tout $x \in \mathbb{R}_+$, $f''(x) = (x^4 + 1)f(x)$ donc f est de classe C^2 sur \mathbb{R}_+ . Alors, f' est continue sur \mathbb{R}_+ et comme $f'(0) = 1 > 0$, il existe $\alpha > 0$ tel que $f'(x) > 0$ pour tout $x \in [0, \alpha[$.

Supposons que $\mu = \sup\{\alpha > 0 \mid \forall x \in [0, \alpha[, f'(x) > 0\} < +\infty$. Alors, $f'(x) > 0$ pour tout $x \in [0, \mu[$ et $f'(\mu) = 0$, par continuité de f' .

Ainsi, f est strictement croissante sur $[0, \mu[$ et comme $f(0) = 1 > 0$, elle est strictement positive sur cet intervalle. Mais, $f''(x) = (x^4 + 1)f(x) > 0$ pour tout $x \in [0, \mu[$, donc f' est strictement croissante sur $[0, \mu[$ et $f'(\mu) > f'(0) > 0$.

Ceci est absurde, donc $\{\alpha > 0 \mid \forall x \in [0, \alpha[, f'(x) > 0\}$ n'est pas majoré, ce qui implique que $f' > 0$ sur \mathbb{R}_+ . Avec le même raisonnement que ci-dessus, on obtient que f et f'' sont strictement positives sur \mathbb{R}_+ , donc que f' est strictement croissante sur \mathbb{R}_+ et ainsi, que pour tout $x \in \mathbb{R}_+$, $f'(x) \geq 1$. Alors, $f(x) - f(0) \geq x - 0$, soit $f(x) \geq x + 1$ et donc, pour tout $x \in \mathbb{R}_+$:

$$0 \leq \frac{1}{f(x)^2} \leq \frac{1}{(x+1)^2}.$$

Comme $x \mapsto \frac{1}{(x+1)^2}$ est intégrable sur \mathbb{R}_+ , $\frac{1}{f^2}$ est intégrable sur \mathbb{R}_+ .

Planche n° 4

Une famille $(X_n)_{n \in \mathbb{N}^*}$ de variables aléatoires indépendantes suivant toute une même loi, d'espérance nulle, prend un nombre fini de valeurs.

Montrer que pour tout réel $\varepsilon > 0$, $h_+(\varepsilon) = \sup_{t \in \mathbb{R}_+} (t\varepsilon - \ln(E(e^{tX_1}))) > 0$.

On pose $S_n = \sum_{k=1}^n X_k$. Montrer que $P\left(\frac{1}{n}S_n \geq \varepsilon\right) \leq e^{-nh_+(\varepsilon)}$, puis que pour tout $(n, m) \in (\mathbb{N}^*)^2$,

$$P(S_n \geq n\varepsilon)P\left(\sum_{k=1}^m X_{n+k} \geq m\varepsilon\right) \leq P(S_{n+m} \geq (n+m)\varepsilon).$$

Posons $f(t) = t\varepsilon - \ln(E(e^{tX_1}))$.

Notons $X_1(\Omega) = X_n(\Omega) = \{x_1, \dots, x_q\}$ (pour tout $n \in \mathbb{N}^*$) avec $x_1 < \dots < x_q$ et, pour tout $i \in \llbracket 1, q \rrbracket$,

$P(X_n = x_i) = P(X_1 = x_i) = p_i$. Alors, pour tout $t \in \mathbb{R}$:

$$f(t) = t\varepsilon - \ln\left(\sum_{i=1}^q p_i e^{tx_i}\right).$$

On a pour tout $t \in \mathbb{R}$:

$$f(t) = t\varepsilon - \ln\left[e^{tx_q} \left(\sum_{i=1}^{q-1} p_i e^{t(x_i - x_q)} + p_q\right)\right] = t(\varepsilon - x_q) - \ln\left(\sum_{i=1}^{q-1} p_i e^{t(x_i - x_q)} + p_q\right).$$

On a $\lim_{t \rightarrow +\infty} \ln\left(\sum_{i=1}^{q-1} p_i e^{t(x_i - x_q)} + p_q\right) = \ln p_q$, donc :

- si $\varepsilon - x_q > 0$, $\lim_{t \rightarrow +\infty} f(t) = +\infty$ et $h_+(\varepsilon) = \sup_{t \in \mathbb{R}_+} (f(t))$ n'existe pas ;
- si $\varepsilon - x_q = 0$, $\lim_{t \rightarrow +\infty} f(t) = \ln p_q$, donc f est bornée sur \mathbb{R}_+ et $h_+(\varepsilon) = \sup_{t \in \mathbb{R}_+} (f(t))$ existe ;
- si $\varepsilon - x_q < 0$, $\lim_{t \rightarrow +\infty} f(t) = -\infty$, donc f est majorée sur \mathbb{R}_+ et $h_+(\varepsilon) = \sup_{t \in \mathbb{R}_+} (f(t))$ existe.

Ainsi, $h_+(\varepsilon)$ existe si et seulement si $\varepsilon \leq x_q$.

De plus, avec $\sum_{i=1}^q p_i = 1$ et $\sum_{i=1}^q p_i x_i = E(X) = 0$, on a :

$$\begin{aligned} f(t) &= t\varepsilon - \ln\left(\sum_{i=1}^q p_i \left(1 + tx_i + o_{t \rightarrow 0}(t)\right)\right) = t\varepsilon - \ln\left(\sum_{i=1}^q p_i + t \sum_{i=1}^q p_i x_i + o_{t \rightarrow 0}(t)\right) \\ &= t\varepsilon - \ln\left(1 + o_{t \rightarrow 0}(t)\right) = t\varepsilon + o_{t \rightarrow 0}(t) \end{aligned}$$

Ainsi, $f(t) \underset{t \rightarrow 0}{\sim} t\varepsilon$ et f est strictement positive au voisinage de 0, donc quand il existe, on a $h_+(\varepsilon) > 0$

et finalement :

$$h_+(\varepsilon) = \sup_{t \in \mathbb{R}_+} (t\varepsilon - \ln(E(e^{tX_1}))) \text{ existe si et seulement si } \varepsilon \leq x_q \text{ et dans ce cas, } h_+(\varepsilon) > 0.$$

On suppose que $h_+(\varepsilon)$ existe. Soit $n \in \mathbb{N}^*$. On a pour tout $t > 0$:

$$P\left(\frac{1}{n}S_n \geq \varepsilon\right) = P(tS_n \geq nt\varepsilon) = P(e^{tS_n} \geq e^{nt\varepsilon}).$$

Comme la variable e^{tS_n} est positive, on peut utiliser l'inégalité de Markov : $P(e^{tS_n} \geq e^{nt\varepsilon}) \leq \frac{E(e^{tS_n})}{e^{nt\varepsilon}}$.

Ainsi :

$$P\left(\frac{1}{n}S_n \geq \varepsilon\right) \leq \frac{E(e^{tS_n})}{e^{nt\varepsilon}} = e^{-nt\varepsilon} E(e^{t\sum_{k=1}^n X_k}) = e^{-nt\varepsilon} E\left(\prod_{k=1}^n e^{tX_k}\right) = e^{-nt\varepsilon} \prod_{k=1}^n E(e^{tX_k}).$$

La dernière inégalité est vraie car les variables X_k , donc les e^{tX_k} , sont indépendantes. Comme de plus elles suivent la même loi, on a $E(e^{tX_k}) = E(e^{tX_1})$ pour tout $k \in \mathbb{N}^*$ et ainsi :

$$P\left(\frac{1}{n}S_n \geq \varepsilon\right) \leq e^{-nt\varepsilon} (E(e^{tX_1}))^n = e^{-nf(t)}.$$

Avec $P\left(\frac{1}{n}S_n \geq \varepsilon\right) \leq 1$ et $e^{-nf(0)} = e^0 = 1$, l'inégalité ci-dessus reste vraie pour $t=0$ et ainsi, pour tout $t \in \mathbb{R}_+$, $P\left(\frac{1}{n}S_n \geq \varepsilon\right) \leq e^{-nf(t)}$. En prenant le sup de f , on obtient :

$$P\left(\frac{1}{n}S_n \geq \varepsilon\right) \leq e^{-nh_+(\varepsilon)}.$$

Posons $Y = \sum_{k=1}^m X_{n+k} = \sum_{k=n+1}^{n+m} X_k$. Comme les X_k sont indépendantes et $\llbracket 1, n \rrbracket \cap \llbracket n+1, n+m \rrbracket = \emptyset$, S_n et Y sont indépendantes, donc $P(S_n \geq n\varepsilon)P(Y \geq m\varepsilon) = P[(S_n \geq n\varepsilon) \cap (Y \geq m\varepsilon)]$.

On a alors $S_n + Y = S_{n+m}$ et $(S_n \geq n\varepsilon) \cap (Y \geq m\varepsilon) \subset (S_{n+m} \geq (n+m)\varepsilon)$, donc :

$$P(S_n \geq n\varepsilon)P\left(\sum_{k=1}^m X_{n+k} \geq m\varepsilon\right) = P(S_n \geq n\varepsilon)P(Y \geq m\varepsilon) = P[(S_n \geq n\varepsilon) \cap (Y \geq m\varepsilon)] \leq P(S_{n+m} \geq (n+m)\varepsilon).$$

Planche n° 5

Etudier la convergence simple sur \mathbb{R}_+ de la série de fonctions $u_n(t) = \frac{1}{n^2} e^{-nt}$.

On pose $f(x, y) = \sum_{n \geq 1} u_n(x^2 + y^2)$. Montrer que f est continue sur \mathbb{R}^2 .

Montrer que f admet des dérivées partielles d'ordre 1, puis qu'elle est de classe C^1 sur $\mathbb{R}^2 \setminus \{(0, 0)\}$.

Pour tout $n \in \mathbb{N}^*$ et tout $t \in \mathbb{R}_+$, on a $|u_n(t)| = u_n(t) \leq \frac{1}{n^2}$ et la série $\sum \frac{1}{n^2}$ converge, donc la série de fonctions $\sum_{n \geq 1} u_n$ converge normalement vers une fonction u , continue sur \mathbb{R}_+ (car toutes les fonctions u_n le sont).

Ainsi, pour tout $(x, y) \in \mathbb{R}^2$, $f(x, y) = u(x^2 + y^2)$ avec $(x, y) \mapsto x^2 + y^2$ polynômiale donc continue (et même de classe C^1) sur \mathbb{R}^2 et à images dans \mathbb{R}_+ , et u continue sur \mathbb{R}_+ . Ceci permet de conclure que f est continue sur \mathbb{R}^2 .

Pour tout $n \in \mathbb{N}^*$, u_n est de classe C^1 sur \mathbb{R}_+ avec $u_n'(t) = -\frac{1}{n} e^{-nt}$.

Alors, pour tout $a \in \mathbb{R}_+^*$, on a $\sup_{t \in [a, +\infty[} |u_n'(t)| = \frac{1}{n} e^{-na} = o\left(\frac{1}{n^2}\right)$, donc $\sum_{n \geq 1} u_n'$ converge normalement sur $[a, +\infty[$ et ainsi, u est de classe C^1 sur $[a, +\infty[$ pour tout $a \in \mathbb{R}_+^*$, donc sur \mathbb{R}_+^* .

Comme $(x, y) \mapsto x^2 + y^2$ est de classe C^1 sur \mathbb{R}^2 et strictement positive sur $\mathbb{R}^2 \setminus \{(0, 0)\}$, f admet des dérivées partielles d'ordre 1, puis qu'elle est de classe C^1 sur $\mathbb{R}^2 \setminus \{(0, 0)\}$.

Planche n° 6

Soient $A \in \mathcal{M}_{3,2}(\mathbb{R})$ et $B \in \mathcal{M}_{2,3}(\mathbb{R})$ telles que $AB = \begin{pmatrix} 1 & 0 & x \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$.

- La matrice AB est-elle inversible ? Quelles sont les valeurs possibles de x ?
- La matrice BA est-elle diagonalisable ?
- Montrer que $\mathbb{R}^3 = \text{Im } A \oplus \ker B$.
- Montrer qu'il existe une infinité de couples de matrices (A, B) vérifiant l'hypothèse de l'énoncé.

a) On a $\text{Im } AB \subset \text{Im } A$, donc $\text{rg}(AB) \leq \text{rg}(A)$ et comme $A \in \mathcal{M}_{3,2}(\mathbb{R})$, $\text{rg}(A) \leq \min(2, 3) = 2$, donc $\text{rg}(AB) \leq 2$ et $AB \in \mathcal{M}_3(\mathbb{R})$, donc AB n'est pas inversible.

On a $\det AB = 1 - x = 0$ (car AB n'est pas inversible), donc $x = 1$.

b) On a $AB = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$. Alors, $\chi_{AB} = X(X-1)(X-2)$ et $Sp(AB) = \{0, 1, 2\}$.

Soit $\lambda \in Sp(AB) \setminus \{0\} = \{1, 2\}$ et X un vecteur propre (non nul) associé à λ . On a :

$$ABX = \lambda X \Rightarrow BA(BX) = \lambda(BX).$$

Et $BX \neq 0$, car sinon $ABX = 0 = \lambda X$ impliquerait $X = 0$, car $\lambda \neq 0$.

Donc, λ est valeur propre de BA . Ainsi, $\{1, 2\} \subset Sp(BA)$ et comme $BA \in \mathcal{M}_2(\mathbb{R})$, BA admet au plus deux valeurs propres distinctes. Finalement, $Sp(BA) = \{1, 2\}$ et $BA \in \mathcal{M}_2(\mathbb{R})$ admet valeurs propres distinctes, donc BA est diagonalisable.

c) Remarquons déjà que $\text{Im } A \subset \mathbb{R}^3$ et $\ker B \subset \mathbb{R}^3$.

On a $AB = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ donc $\text{rg}(AB) = 2$ (les deux premières colonnes de AB ne sont pas proportionnelles). Or, on a vu que $\text{rg}(AB) \leq \text{rg}(A) \leq 2$, donc : $\text{rg}(A) = \text{rg}(AB) = 2$.

De plus, on a $\ker B \subset \ker AB$ donc $\dim(\ker B) \leq \dim(\ker AB) = 3 - \text{rg}(AB) = 1$. Or, $B \in \mathcal{M}_{2,3}(\mathbb{R})$, donc $\text{rg}(B) \leq \min(2, 3) = 2$ et donc $\dim(\ker B) = 3 - \text{rg}(B) \geq 1$. Ainsi : $\dim(\ker B) = 1$.

Soit maintenant, $X \in \text{Im } A \cap \ker B$. On a $X = AZ$ avec $Z \in \mathbb{R}^2$ et $BX = 0$, donc $BAZ = 0$.

Or, on a vu que les valeurs propres de BA sont 1 et 2, donc BA est inversible et $Z = 0$, donc $X = 0$. Ainsi, $\text{Im } A \cap \ker B = \{0\}$

Finalement, $\text{Im } A \subset \mathbb{R}^3$, $\ker B \subset \mathbb{R}^3$, $\text{Im } A \cap \ker B = \{0\}$ et $\dim(\text{Im } A) + \dim(\ker B) = 2 + 1 = 3 = \dim \mathbb{R}^3$, donc $\mathbb{R}^3 = \text{Im } A \oplus \ker B$.

d) Remarquons qu'avec $A_0 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ et $B_0 = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$, on a $A_0 B_0 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$. Donc, il existe au moins un couple de matrices vérifiant l'hypothèse désirée. Mais alors, pour toute $P \in GL_2(\mathbb{R})$, sin

on pose $A = A_0P$ et $B = P^{-1}B_0$, on a $AB = A_0PP^{-1}B_0 = A_0B_0 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$. Ainsi, il existe bien une infinité de couples de matrices (A, B) vérifiant l'hypothèse de l'énoncé.

Planche n° 7

Soient X et Y deux variables aléatoires indépendantes suivant toutes les deux une même loi géométrique de paramètre $p \in]0,1[$. Déterminer les lois de $Z = \min(X, Y)$ et $T = X - Y$.

Les variables aléatoires T et Z sont-elles indépendantes ?

On a $X(\Omega) = Y(\Omega) = \mathbb{N}^*$, donc $Z(\Omega) = \mathbb{N}^*$ et pour tout $k \in \mathbb{N}^*$:

$$\begin{aligned}
 P(Z = k) &= P(\min(X, Y) = k) = P(X = k, Y \geq k) + P(X \geq k+1, Y = k) \\
 &= \sum_{i=k}^{+\infty} P(X = k, Y = i) + \sum_{i=k+1}^{+\infty} P(X = i, Y = k) \\
 &= \sum_{i=k}^{+\infty} P(X = k)P(Y = i) + \sum_{i=k+1}^{+\infty} P(X = i)P(Y = k) \\
 &= \sum_{i=k}^{+\infty} (1-p)^{k-1} p(1-p)^{i-1} p + \sum_{i=k+1}^{+\infty} (1-p)^{i-1} p(1-p)^{k-1} p \\
 &= (1-p)^{k-1} p^2 \left[(1-p)^{k-1} + 2 \sum_{i=k+1}^{+\infty} (1-p)^{i-1} \right] \\
 &= (1-p)^{k-1} p^2 \left[(1-p)^{k-1} + 2(1-p)^k \frac{1}{1-(1-p)} \right] \\
 &= (2-p)(1-p)^{2(k-1)} p
 \end{aligned}$$

On a $X(\Omega) = Y(\Omega) = \mathbb{N}^*$, donc $T(\Omega) = \mathbb{Z}$ et pour tout $k \in \mathbb{Z}$:

$$\begin{aligned}
 P(T = k) &= P(X - Y = k) = P(X = Y + k) = \sum_{i=\max(1-k, 1)}^{+\infty} P(X = i+k, Y = i) \\
 &= \sum_{i=\max(1-k, 1)}^{+\infty} P(X = i+k)P(Y = i) = \sum_{i=\max(1-k, 1)}^{+\infty} (1-p)^{i+k-1} p(1-p)^{i-1} p \\
 &= p^2 (1-p)^{k-2} \sum_{i=\max(1-k, 1)}^{+\infty} \left[(1-p)^2 \right]^i = \frac{p}{2-p} (1-p)^{k-2+2\max(1-k, 1)} = \frac{p}{2-p} (1-p)^{|k|}
 \end{aligned}$$

Soit $(i, j) \in \mathbb{N}^* \times \mathbb{Z}$. On a :

$$P(Z = i, T = j) = P(\min(X, Y) = i, X - Y = j) = P(\min(Y + j, Y) = i, X = Y + j).$$

Si $j \geq 0$, $\min(Y + j, Y) = Y$, donc :

$$P(Z = i, T = j) = P(Y = i, X = i + j) = P(Y = i)P(X = i + j) = p^2 (1-p)^{2i+j-2}.$$

Si $j < 0$, $\min(Y + j, Y) = Y + j$, donc :

$$P(Z = i, T = j) = P(Y = i - j, X = i) = P(Y = i - j)P(X = i) = p^2 (1-p)^{2i-j-2}.$$

Donc :

$$P(Z = i, T = j) = p^2 (1-p)^{2i+|j|-2} = P(Z = i)P(T = j).$$

Ainsi, pour tout $(i, j) \in \mathbb{N}^* \times \mathbb{Z}$, on a $P(Z = i, T = j) = P(Z = i)P(T = j)$, donc les variables T et Z sont indépendantes.

Planche n° 8 (PC)

Pour $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ donnée, résoudre l'équation $X + {}^tX = \text{tr}(X)A$.

Soit $X \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ une éventuelle solution. On a alors $X + {}^tX = \text{tr}(X)A$ et :

$$\text{tr}(X + {}^tX) = \text{tr}(X)\text{tr}(A) \Leftrightarrow [2 - \text{tr}(A)]\text{tr}(X) = 0 \Leftrightarrow \text{tr}(X) = 0 \text{ ou } \text{tr}(A) = 2.$$

Il y a donc deux cas.

- Si $\text{tr}(A) \neq 2$, alors $\text{tr}(X) = 0$ et $X + {}^tX = 0$, donc X est antisymétrique.

Réciproquement, toute matrice X antisymétrique est bien solution (car tous les coefficients diagonaux et donc la trace de X sont nuls).

- Si $\text{tr}(A) = 2$, alors la condition sur la trace de X est vérifiée pour toute matrice X .

Remarquons que $X + {}^tX$ est symétrique, donc si A ne l'est pas, la seule possibilité est d'avoir à nouveau $\text{tr}(X) = 0$ et donc X antisymétrique.

Si A est symétrique, on peut écrire de manière unique $X = X_s + X_a$ avec X_s symétrique et X_a antisymétrique. On a alors $X + {}^tX = 2X_s = \text{tr}(X)A$ donc $X_s = \lambda A$ avec $\lambda \in \mathbb{R}$.

Réciproquement, pour tout $\lambda \in \mathbb{R}$ et toute matrice $X_a \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ antisymétrique, on a, en posant $X = \lambda A + X_a$:

$$\left. \begin{array}{l} X + {}^tX = 2\lambda A \\ \text{tr}(X) = \lambda \text{tr}(A) = 2\lambda \end{array} \right\} \Rightarrow X + {}^tX = \text{tr}(X)A.$$

Donc, X est solution.

Finalement, les solutions sont les matrices antisymétriques quand $\text{tr}(A) \neq 2$ ou $A \notin S_n(\mathbb{R})$ et les matrices de la forme $X = \lambda A + X_a$ avec $\lambda \in \mathbb{R}$ et $X_a \in \mathcal{A}_n(\mathbb{R})$ quand $\text{tr}(A) = 2$ et $A \in S_n(\mathbb{R})$.