

## DM 19 bis – non ramassé – bonus de vacances

**Problème 1. Inégalités de concentration en probabilités**

Dans ce problème, on considère  $(X_n)_{n \geq 1}$  une suite de variables aléatoires mutuellement indépendantes et de même loi que  $X$  où  $X$  est une variable aléatoire à valeurs réelles, d'espérance  $\mu$ , de variance  $\sigma^2 > 0$ . De plus, pour tout entier  $n > 0$ , et pour tout réel  $x$ , on suppose

$$\mathbb{P}\left(\sum_{i=1}^n (X_i - \mu) \leq x\right) = \mathbb{P}\left(\sum_{i=1}^n (X_i - \mu) \geq -x\right).$$

**A. Questions préliminaires**

1. Donner l'espérance et la variance de la variable aléatoire  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ . Puis démontrer que pour tout  $\varepsilon > 0$ ,

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}\left(\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)\right| \geq \varepsilon\right) = 0.$$

**Correction**

Par linéarité de l'espérance,

$$\mathbb{E}\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathbb{E}(X_i) = \frac{1}{n} n\mu = \mu.$$

Ensuite,

$$\mathbb{V}\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n^2} \mathbb{V}\left(\sum_{i=1}^n X_i\right).$$

Par indépendance mutuelle de  $(X_1, \dots, X_n)$ ,

$$\mathbb{V}\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \mathbb{V}(X_i) = \frac{\sigma^2}{n}.$$

Ainsi, par l'inégalité de Bienaymé-Tchebycheff, si  $\varepsilon > 0$ ,

$$\begin{aligned} \mathbb{P}\left(\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)\right| \geq \varepsilon\right) &= \mathbb{P}\left(\left|\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) - \mu\right| \geq \varepsilon\right) \\ &\leq \frac{\mathbb{V}\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right)}{\varepsilon^2} = \frac{\sigma^2}{n\varepsilon^2} \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0. \end{aligned}$$

2. Dans cette question uniquement, on suppose que  $\mathbb{P}(X = 1) = \mathbb{P}(X = -1) = \frac{1}{2}$ . Soit  $n \in \mathbb{N}$ . Montrer que la variable  $S_n = \sum_{i=1}^n \frac{X_i + 1}{2}$  suit une loi binomiale de paramètres  $n$  et  $\frac{1}{2}$ . En déduire que

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{1}{n} \ln \left[ \mathbb{P}\left(\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right| \geq 1\right) \right] = -\ln(2)$$

**Correction**

Soit  $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ . On remarque que, comme  $X_i$  est à valeurs dans  $\{-1, 1\}$ ,  $X_i + 1$  est à valeurs dans  $\{0, 2\}$ , donc  $\frac{X_i + 1}{2}$  est à valeurs dans  $\{0, 1\}$  : il s'agit donc d'une variable de Bernoulli, de paramètre  $p = \mathbb{P}\left(\frac{X_i + 1}{2} = 1\right) = \mathbb{P}(X_i = 1) = \frac{1}{2}$ .

De plus, les variables  $\left(\frac{X_i + 1}{2}\right)_{1 \leq i \leq n}$  sont mutuellement indépendantes, donc  $\sum_{i=1}^n \frac{X_i + 1}{2}$  suit une loi binomiale de paramètres  $(n, 1/2)$ .

Ainsi, si l'on note  $S_n = \sum_{i=1}^n \frac{X_i + 1}{2}$ ,

$$\begin{aligned} \mathbb{P}\left(\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right| \geq 1\right) &= \mathbb{P}\left(\left|\frac{1}{n} S_n - \frac{1}{2}\right| \geq \frac{1}{2}\right) \\ &= \mathbb{P}\left(\left|S_n - \frac{n}{2}\right| \geq \frac{n}{2}\right) \\ &= \mathbb{P}(\{S_n = 0\} \cup \{S_n = n\}) = \frac{2}{2^n} = \frac{1}{2^{n-1}}. \end{aligned}$$

Ainsi,

$$\frac{1}{n} \ln \left[ \mathbb{P}\left(\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right| \geq 1\right) \right] = \frac{1}{n} \times -(n-1) \ln(2) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} -\ln(2).$$

**B. Une loi des grands nombres logarithmique**

On revient maintenant au cas général. On considère deux entiers strictement positifs  $n$  et  $q$  et deux réels strictement positifs  $\varepsilon_1$  et  $\varepsilon_2$ .

3. Justifier que les deux variables aléatoires  $\sum_{i=1}^n X_i$  et  $\sum_{i=n+1}^{n+q} X_i$  sont indépendantes, puis établir que

$$\mathbb{P}\left(\sum_{i=1}^{n+q} X_i \geq \varepsilon_1 + \varepsilon_2\right) \geq \mathbb{P}\left(\sum_{i=1}^n X_i \geq \varepsilon_1\right) \mathbb{P}\left(\sum_{i=n+1}^{n+q} X_i \geq \varepsilon_2\right)$$

**Correction**

On sait que  $(X_1, \dots, X_{n+q})$  sont mutuellement indépendantes, donc, d'après le lemme des coalitions,  $\sum_{i=1}^n X_i$  et  $\sum_{i=n+1}^{n+q} X_i$  sont indépendantes.

Ensuite, on remarque que pour tout  $\omega$  dans  $\Omega$ ,

$$\sum_{i=1}^n X_i(\omega) \geq \varepsilon_1 \text{ et } \sum_{i=n+1}^{n+q} X_i(\omega) \geq \varepsilon_2 \Rightarrow \sum_{i=1}^{n+q} X_i(\omega) \geq \varepsilon_1 + \varepsilon_2.$$

Ainsi,

$$\mathbb{P}\left(\left\{\sum_{i=1}^n X_i \geq \varepsilon_1\right\} \cap \left\{\sum_{i=n+1}^{n+q} X_i \geq \varepsilon_2\right\}\right) \leq \mathbb{P}\left(\sum_{i=1}^{n+q} X_i \geq \varepsilon_1 + \varepsilon_2\right).$$

Donc, par indépendance,

$$\mathbb{P}\left(\sum_{i=1}^{n+q} X_i \geq \varepsilon_1 + \varepsilon_2\right) \geq \mathbb{P}\left(\sum_{i=1}^n X_i \geq \varepsilon_1\right) \mathbb{P}\left(\sum_{i=n+1}^{n+q} X_i \geq \varepsilon_2\right)$$

4. Soit  $\varepsilon > 0$ . On pose pour tout  $n \geq 1$ ,

$$u_n = \mathbb{P}\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu) \geq \varepsilon\right).$$

Prouver que pour tout  $n \geq 1$  et tout  $q \geq 1$ ,  $u_{n+q} \geq u_n u_q$ .

### Correction

Soit  $n \geq 1$  et  $q \geq 1$ . Alors

$$\begin{aligned} u_{n+q} &= \mathbb{P}\left(\frac{1}{n+q} \sum_{i=1}^{n+q} (X_i - \mu) \geq \varepsilon\right) \\ &= \mathbb{P}\left(\sum_{i=1}^{n+q} (X_i - \mu) \geq n\varepsilon + q\varepsilon\right) \\ &\geq \mathbb{P}\left(\sum_{i=1}^n X_i \geq n\varepsilon\right) \mathbb{P}\left(\sum_{i=n+1}^{n+q} X_i \geq q\varepsilon\right) \text{ en prenant } \varepsilon_1 = n\varepsilon \text{ et } \varepsilon_2 = q\varepsilon \text{ dans la question précédente} \\ &\geq u_n \mathbb{P}\left(\sum_{i=n+1}^{n+q} X_i \geq q\varepsilon\right) \end{aligned}$$

Mais  $(X_1, \dots, X_{n+q})$  sont iid, donc  $\sum_{i=n+1}^{n+q} X_i$  a la même loi que  $\sum_{i=1}^q X_i$ . Ainsi,

$$\mathbb{P}\left(\sum_{i=n+1}^{n+q} X_i \geq q\varepsilon\right) = \mathbb{P}\left(\sum_{i=1}^q X_i \geq q\varepsilon\right) = u_q.$$

Donc  $u_{n+q} \geq u_n u_q$ .

Dans toute la suite de cette partie, on suppose qu'il existe  $\varepsilon > 0$  tel que  $\mathbb{P}(X - \mu \geq \varepsilon) > 0$ .

5. Montrer que, pour tout  $n \geq 1$ ,  $u_n > 0$ . On pose alors  $\alpha_n = -\ln(u_n)$  pour tout  $n \geq 1$ . Montrer que  $(\alpha_n)_{n \in \mathbb{N}}$  est sous-additive, c'est-à-dire que pour tout  $n \geq 1$  et tout  $q \geq 1$ ,

$$0 \leq \alpha_{n+q} \leq \alpha_n + \alpha_q.$$

### Correction

Par l'hypothèse qu'il existe  $\varepsilon > 0$  tel que  $\mathbb{P}(X - \mu \geq \varepsilon) > 0$ , on en déduit que  $u_1 > 0$ . Mais, par la question précédente, et par récurrence immédiate, on a, pour tout  $n$  dans  $\mathbb{N}^*$ ,  $u_n \geq u_1^n > 0$ . Ensuite, si  $n \geq 1$  et  $q \geq 1$ ,

$$u_{n+q} \geq u_n u_q \text{ donc } -\ln(u_{n+q}) \leq -\ln(u_n) - \ln(u_q),$$

donc  $\alpha_{n+1} \leq \alpha_n + \alpha_q$ . Enfin, comme  $u_n$  est une probabilité,  $u_n \leq 1$ , donc  $-\ln(u_n) \geq 0$ , donc  $\alpha_n \geq 0$  pour tout  $n$ .

6. Soit un entier  $q \geq 1$ , on pose  $\beta_q = \sup \{\alpha_r, 1 \leq r < q\}$ . Montrer que, pour tout entier  $k \geq q$ , on a

$$\frac{\alpha_k}{k} \leq \frac{\alpha_q}{q} + \frac{\beta_q}{k}.$$

Indication : on pourra utiliser la division euclidienne de  $k$  par  $q$ .

### Correction

C'est une question déjà faite dans un précédent DS ! Soit  $k \geq q$ . Alors on écrit  $k = qs + r$ , avec  $s \in \mathbb{N}$  et  $r \in \llbracket 0, q-1 \rrbracket$ . Ainsi,

$$\alpha_k \leq \alpha_{qs} + \alpha_r \leq s\alpha_q + \alpha_r,$$

par sous-additivité. On en déduit que

$$\frac{\alpha_k}{k} \leq \frac{s\alpha_q}{k} + \frac{\alpha_r}{k}$$

Mais  $qs \leq k$  donc  $\frac{s}{k} \leq \frac{1}{q}$  et  $\alpha_r \leq \beta_q$ , donc

$$\frac{\alpha_k}{k} \leq \frac{\alpha_q}{q} + \frac{\beta_q}{k}.$$

7. En déduire que la suite  $\left(\frac{\alpha_n}{n}\right)_{n \geq 1}$  converge vers  $\inf \left\{ \frac{\alpha_k}{k}, k \geq 1 \right\}$ .  
On reviendra à la définition épsilonesque de la borne inférieure.

### Correction

Notons  $\ell = \inf \left\{ \frac{\alpha_k}{k}, k \geq 1 \right\}$ . Déjà  $\ell$  est un réel positif. Soit ensuite  $\varepsilon > 0$ . Soit  $q \in \mathbb{N}$  tel que  $\frac{\alpha_q}{q} \leq \ell + \frac{\varepsilon}{2}$ . Soit  $k \geq q$ . On sait que

$$\frac{\alpha_k}{k} \leq \frac{\alpha_q}{q} + \frac{\beta_q}{k} \leq \ell + \frac{\varepsilon}{2} + \frac{\beta_q}{k}$$

Comme  $\frac{\beta_q}{k} \xrightarrow[k \rightarrow +\infty]{} 0$ , soit  $K_0$  tel que pour tout  $k \geq K_0$ ,  $\frac{\beta_q}{k} \leq \frac{\varepsilon}{2}$ . Soit  $k \geq K_0$ . Alors

$$\ell \leq \frac{\alpha_k}{k} \leq \ell + \varepsilon.$$

On a démontré que  $\forall \varepsilon > 0, \exists K_0 \in \mathbb{N}, \forall k \geq K_0, \left| \frac{\alpha_k}{k} - \ell \right| \leq \varepsilon$ . Cela signifie exactement que

$$\frac{\alpha_k}{k} \xrightarrow[k \rightarrow +\infty]{} \ell.$$

8. Dédurre des questions précédentes que la suite de terme général

$$-\frac{1}{n} \ln \left[ \mathbb{P} \left( \left| \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu) \right| \geq \varepsilon \right) \right]$$

admet une limite lorsque  $n$  tend vers  $+\infty$ . Puis comparez ce résultat avec celui des questions préliminaires.

### Correction

On sait que  $\frac{\alpha_k}{k} \xrightarrow{k \rightarrow +\infty} \ell \in \mathbb{R}_+$ , ce qui signifie que

$$-\frac{1}{n} \ln \left[ \mathbb{P} \left( \left| \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu) \right| \geq \varepsilon \right) \right] \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \ell.$$

Si  $\ell \neq 0$ , ce résultat est plus fort que celui de la question 1, car, s'il permet toujours de dire que  $\mathbb{P} \left( \left| \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu) \right| \geq \varepsilon \right) \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$ , il permet de quantifier à quel point cette quantité tend vers 0. On sait que

$$\ln \left[ \mathbb{P} \left( \left| \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu) \right| \geq \varepsilon \right) \right] \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} -n\ell,$$

ce qui assure presque une décroissance exponentielle vers 0.

Si  $\ell = 0$ , il faudrait avoir un équivalent en  $n$  de la quantité pour pouvoir dire quelque chose de pertinent !

## C. Cas borné

Pour finir, on suppose que  $X$  est à valeurs dans un intervalle  $[a, b]$ . On note toujours  $\mu$  son espérance.

9. Soit  $Y$  une variable aléatoire centrée, à valeurs dans  $[-1, 1]$ . Démontrer que pour tout  $\gamma \in [-1, 1]$  et tout  $t \in \mathbb{R}$ ,

$$e^{t\gamma} \leq \frac{1}{2}(1 - \gamma)e^{-t} + \frac{1}{2}(1 + \gamma)e^t,$$

puis en déduire que

$$\mathbb{E}(e^{tY}) \leq \text{ch}(t).$$

On admet que, par une étude de fonctions,  $\text{ch}(t) \leq e^{\frac{t^2}{2}}$ . On a donc

$$\mathbb{E}(e^{tY}) \leq e^{\frac{t^2}{2}}.$$

**Correction**

Déjà, par convexité de l'exponentielle,

$$e^{t\gamma} = e^{-t \times \frac{1}{2}(1-\gamma) + t \times \frac{1}{2}(1+\gamma)} \leq \frac{1}{2}(1-\gamma)e^{-t} + \frac{1}{2}(1+\gamma)e^t,$$

car  $\frac{1}{2}(1-\gamma) + \frac{1}{2}(1+\gamma) = 1$ . Ainsi, pour tout  $\omega$  dans  $\Omega$ ,

$$e^{tY(\omega)} \leq \frac{1}{2}(1-Y(\omega))e^{-t} + \frac{1}{2}(1+Y(\omega))e^t$$

Par croissance de l'espérance,

$$\mathbb{E}(e^{tY}) \leq \mathbb{E}\left[\frac{1}{2}(1-Y)e^{-t} + \frac{1}{2}(1+Y)e^t\right] = \frac{e^{-t} + e^t}{2},$$

car  $Y$  est centrée, donc d'espérance nulle.

10. En considérant  $Y = \frac{X - \mu}{b - a}$ , vérifier que  $Y$  est centrée et à valeurs dans  $[-1, 1]$  et en déduire que pour tout  $t$  réel,

$$\mathbb{E}(e^{t(X-\mu)}) \leq e^{\frac{t^2(b-a)^2}{2}}.$$

**Correction**

Déjà, comme  $\mathbb{E}(X) = \mu$ ,  $\mathbb{E}(Y) = \frac{1}{b-a}\mathbb{E}(X - \mu) = 0$ , donc  $Y$  est centrée. Ensuite, comme  $a \leq X \leq b$ ,  $a - \mu \leq X - \mu \leq b - \mu$ ,  $-(b-a) \leq -(\mu - a) \leq 0$  et  $b - \mu \leq b - a$ , donc  $\frac{X - \mu}{b - a} \in [-1, 1]$ .

Donc, par la question précédente, pour tout  $t > 0$ ,

$$\mathbb{E}\left(e^{t\frac{X-\mu}{b-a}}\right) \leq e^{\frac{t^2}{2}}.$$

En posant  $s = \frac{t}{b-a}$ , et comme  $t \mapsto \frac{t}{b-a}$  est une bijection de  $\mathbb{R}_+$ , on en déduit que pour tout  $s > 0$ ,

$$\mathbb{E}\left(e^{s(X-\mu)}\right) \leq e^{\frac{(b-a)^2 s^2}{2}}.$$

11. Soit  $\varepsilon > 0$ . En utilisant le résultat de la question précédente, appliquée à la variable aléatoire  $\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)$ , et en choisissant un  $t$  convenable, montrer que

$$\mathbb{P}\left(\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n (X_k - \mu) \geq \varepsilon\right) \leq \exp\left(-\frac{n\varepsilon^2}{2(b-a)^2}\right),$$

puis majorer  $\mathbb{P}\left(\left|\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n (X_k - \mu)\right| \geq \varepsilon\right)$ . Comparer avec le résultat de la question 8.

**Correction**

On remarque que si  $t > 0$

$$\begin{aligned}
 \mathbb{P}\left(\frac{1}{n}\sum_{k=1}^n(X_k - \mu) \geq \varepsilon\right) &= \mathbb{P}\left(t\sum_{k=1}^n(X_k - \mu) \geq t n \varepsilon\right) \\
 &= \mathbb{P}\left(\exp\left(t\sum_{k=1}^n(X_k - \mu)\right) \geq e^{t n \varepsilon}\right) \\
 &\leq \frac{\mathbb{E}\left(\prod_{k=1}^n e^{t(X_k - \mu)}\right)}{e^{t n \varepsilon}} \\
 &\leq \prod_{k=1}^n \frac{\mathbb{E}(e^{t(X_k - \mu)})}{e^{t \varepsilon}} \text{ par indépendance de } X_1, \dots, X_n \\
 &\leq e^{n\frac{t^2(b-a)^2}{2} - t n \varepsilon}.
 \end{aligned}$$

On essaie alors de minimiser le polynôme  $Q(t) = n\frac{t^2(b-a)^2}{2} - t n \varepsilon$ . Son minimum est atteint en  $\frac{\varepsilon}{2\frac{(b-a)^2}{2}} = \frac{\varepsilon}{(b-a)^2}$ , et vaut

$$Q\left(\frac{\varepsilon}{(b-a)^2}\right) = n\frac{\varepsilon^2}{2(b-a)^2} - n\frac{\varepsilon^2}{(b-a)^2} = -n\frac{\varepsilon^2}{2(b-a)^2}.$$

Ceci nous permet d'obtenir la majoration désirée : elle est plus forte que la limite précédente, étant donné qu'elle permet de « passer les équivalents à l'exponentielle » .

## Problème 2. Étude d'une équation fonctionnelle

L'objet de ce problème est de résoudre dans certains cas l'équation fonctionnelle suivante :

$$f(x) - \int_0^x (x-t)f(t)dt = g(x), \quad (1)$$

où  $f$  est une fonction inconnue supposée continue sur  $\mathbb{R}$  et  $g$  est une fonction donnée définie sur  $\mathbb{R}$ .

### A. Cas où $g \in \mathcal{C}^2(\mathbb{R}, \mathbb{R})$

**Dans cette partie seulement**, on suppose que la fonction  $g$  est deux fois dérivable sur  $\mathbb{R}$ , de dérivée seconde continue.

12. Soit  $f$  une fonction continue de  $\mathbb{R}$  dans  $\mathbb{R}$ . Démontrer que si  $f$  est solution de (1), alors  $f$  est deux fois dérivable et que

$$\forall x \in \mathbb{R}, f''(x) - f(x) = g''(x). \quad (2)$$

Préciser aussi la valeur de  $f(0)$  et de  $f'(0)$ .

#### Correction

Supposons que  $f$  est une solution de (1).

Alors pour tout  $x$  dans  $\mathbb{R}$ ,

$$f(x) = \int_0^x (x-t)f(t)dt + g(x), \quad (3)$$

Or, on a vu que  $x \mapsto \int_0^x (x-t)f(t)dt$  était dérivable, on sait que  $g$  est dérivable, donc  $f$  est dérivable et pour tout  $x$  dans  $\mathbb{R}$ ,

$$f'(x) = \int_0^x f(t)dt + g'(x),$$

mais  $x \mapsto \int_0^x f(t)dt$  est dérivable, et  $g'$  est dérivable, donc  $f'$  est dérivable et pour tout  $x$  réel,

$$f''(x) = f(x) + g''(x),$$

donc  $f$  est deux fois dérivable et  $f'' - f = g''$ .

De plus,  $f(0) = \int_0^0 (0-t)f(t)dt + g(0) = g(0)$ , et, par la première question,

$$f'(0) = \int_0^0 f(t)dt + g'(0) = g'(0).$$

13. Soit  $f$  une fonction continue de  $\mathbb{R}$  dans  $\mathbb{R}$ . Démontrer que si  $f$  vérifie

$$\begin{cases} f'' - f = g'' \\ f(0) = g(0) \\ f'(0) = g'(0) \end{cases}$$

alors  $f$  est solution de (1).

**Correction**

Déjà, on sait que pour tout  $t$  dans  $\mathbb{R}$ ,  $f''(t) = f(t) + g''(t)$ , donc, si  $x \in \mathbb{R}$ , en intégrant entre 0 et  $x$ , on obtient

$$\int_0^x f''(t)dt = \int_0^x f(t)dt + \int_0^x g''(t)dt,$$

donc

$$f'(x) - f'(0) = \int_0^x f(t)dt + g'(x) - g'(0).$$

Mais  $f'(0) = g'(0)$  et, si  $\varphi : x \mapsto \int_0^x (x-t)f(t)dt$ , on a montré que  $\varphi' : x \mapsto \int_0^x f(t)dt$ , donc pour tout  $t$  dans  $\mathbb{R}$ ,

$$f'(t) = \varphi'(t) + g'(t),$$

donc, en intégrant entre 0 et  $x$ ,

$$f(x) - f(0) = \varphi(x) - \varphi(0) + g(x) - g(0).$$

Mais  $f(0) = g(0)$  et  $\varphi(0) = 0$ , donc

$$f(x) = \int_0^x (x-t)f(t)dt + g(x),$$

d'où le résultat désiré!

**14.** En déduire l'ensemble des solutions de (1) lorsque  $g$  est nulle.

**Correction**

On suppose que  $g$  est nulle. Soit  $f$  solution de (1). Alors

$$f'' - f = 0,$$

donc, en résolvant l'équation  $y'' - y = 0$ , d'équation caractéristique  $r^2 - 1 = 0$ , on sait que l'on dispose de  $\lambda$  et  $\mu$  dans  $\mathbb{R}^2$  tels que pour tout  $x$  dans  $\mathbb{R}$ ,  $f(x) = \lambda e^x + \mu e^{-x}$ .

Or, comme  $f$  vérifie (1),

$$f(0) = 0 + g(0) = 0,$$

et

$$f'(0) = 0 + g'(0) = 0,$$

donc  $f$  est la fonction nulle! La seule solution de (1) est la fonction nulle.

**15.** Démontrer que, pour une fonction  $g$  quelconque, l'équation (1) admet au plus une solution.

**Correction**

Soient  $f_1$  et  $f_2$  deux solutions de (1). Soit  $x$  dans  $\mathbb{R}$ . Alors

$$f_1(x) - \int_0^x (x-t)f_1(t)dt = g(x) = f_2(x) - \int_0^x (x-t)f_2(t)dt,$$

donc

$$(f_1 - f_2)(x) = \int_0^x (x-t)(f_1 - f_2)(t)dt \text{ par linéarité de l'intégrale}$$

Donc  $f_1 - f_2$  est solution de (1) avec  $g$  la fonction nulle. Donc, par la question précédente,  $f_1 - f_2$

est identiquement nulle.

Donc  $f_1 = f_2$ , donc l'équation admet une unique solution.

16. Déterminer l'unique solution de (1) lorsque  $g : x \mapsto e^x$ .

### Correction

Résolvons l'équation différentielle  $y'' - y = e^x$ .

Nous l'avons déjà vu, l'ensemble des solutions de l'équation homogène est

$$\{x \mapsto \lambda e^x + \mu e^{-x}, (\lambda, \mu) \in \mathbb{R}^2\}.$$

Ensuite, il nous faut trouver une solution particulière de l'équation différentielle. Comme le second membre est de la forme  $x \mapsto Ke^{\alpha x}$  avec  $\alpha = 1$ , racine simple de l'équation caractéristique, on cherche une solution sous la forme  $h : x \mapsto Kxe^x$ , avec  $K \in \mathbb{R}$ . Alors

$$h' : x \mapsto Ke^x + Kxe^x,$$

et

$$h'' : x \mapsto 2Ke^x + Kxe^x.$$

Alors on a les équivalences suivantes :

$$\begin{aligned} h \text{ est solution de (2)} &\Leftrightarrow \forall x \in \mathbb{R}, h''(x) - h(x) = e^x \\ &\Leftrightarrow \forall x \in \mathbb{R}, 2Ke^x + Kxe^x - Kxe^x = e^x \\ &\Leftrightarrow \forall x \in \mathbb{R}, 2Ke^x = e^x \\ &\Leftrightarrow K = \frac{1}{2}. \end{aligned}$$

Donc une solution particulière de l'équation est  $x \mapsto \frac{1}{2}xe^x$ .

Donc, si  $f$  est solution de (1), alors on dispose de  $\lambda$  et  $\mu$  dans  $\mathbb{R}$  tels que

$$f : x \mapsto \lambda e^x + \mu e^{-x} + \frac{1}{2}xe^x.$$

Or,  $f(0) = g(0) = 1$  donc  $\lambda + \mu = 1$ .

De plus,  $f'(0) = g'(0) = 1$ , donc

$$\lambda - \mu + \frac{1}{2} = 1,$$

donc

$$\begin{cases} \lambda + \mu = 1 \\ \lambda - \mu = \frac{1}{2} \end{cases}$$

Donc  $\lambda = \frac{3}{4}$  et  $\mu = \frac{1}{4}$ . Donc par existence et unicité de la solution de (1), la solution de (1) est

$$f : x \mapsto \frac{3}{4}e^x + \frac{1}{4}e^{-x} + \frac{1}{2}xe^x.$$

17. Démontrer que, dans le cas général, pour tous  $\lambda$  et  $\mu$  dans  $\mathbb{R}$ , la fonction

$$f : x \mapsto \frac{e^x}{2} \left( \int_0^x e^{-t} g''(t) dt + \lambda \right) - \frac{e^{-x}}{2} \left( \int_0^x e^t g''(t) dt + \mu \right)$$

est solution de (2). En déduire l'unique solution de (1).

**Correction**

Soient  $\lambda$  et  $\mu$  dans  $\mathbb{R}$  et

$$f : x \mapsto \frac{e^x}{2} \left( \int_0^x e^{-t} g''(t) dt + \lambda \right) - \frac{e^{-x}}{2} \left( \int_0^x e^t g''(t) dt + \mu \right).$$

Alors  $f$  est dérivable et

$$\begin{aligned} f' : x \mapsto \frac{e^x}{2} \left( \int_0^x e^{-t} g''(t) dt + \lambda \right) + \frac{e^x}{2} e^{-x} g''(x) + \frac{e^{-x}}{2} \left( \int_0^x e^t g''(t) dt + \mu \right) - \frac{e^{-x}}{2} e^x g''(x) \\ = \frac{e^x}{2} \left( \int_0^x e^{-t} g''(t) dt + \lambda \right) + \frac{e^{-x}}{2} \left( \int_0^x e^t g''(t) dt + \mu \right), \end{aligned}$$

et

$$f'' : x \mapsto \frac{e^x}{2} \left( \int_0^x e^{-t} g''(t) dt + \lambda \right) + \frac{e^x}{2} e^{-x} g''(x) - \frac{e^{-x}}{2} \left( \int_0^x e^t g''(t) dt + \mu \right) + \frac{e^{-x}}{2} e^x g''(x),$$

donc pour tout  $x$  dans  $\mathbb{R}$ ,

$$f''(x) = f(x) + g''(x),$$

donc  $f$  est solution de (2). De plus, si  $f$  est solution de (1), alors  $f(0) = g(0)$  et  $f'(0) = g'(0)$ .

Donc

$$\frac{1}{2}\lambda + \frac{1}{2}\mu = g(0)$$

et

$$\frac{1}{2}\lambda - \frac{1}{2}\mu = g'(0),$$

donc  $\lambda = g(0) + g'(0)$  et  $\mu = g(0) - g'(0)$ . Finalement, par existence et unicité de la solution de (1), LA solution de (1) est

$$x \mapsto \frac{e^x}{2} \left( \int_0^x e^{-t} g''(t) dt + g(0) + g'(0) \right) - \frac{e^{-x}}{2} \left( \int_0^x e^t g''(t) dt + g(0) - g'(0) \right)$$

## B. Cas où $g$ est seulement continue

On suppose désormais que  $g$  est seulement continue de  $\mathbb{R}$  dans  $\mathbb{R}$ . On note  $E$  l'ensemble des fonctions continues de  $\mathbb{R}$  dans  $\mathbb{R}$ .

On note  $A : f \mapsto A(f)$  l'application de  $E$  dans  $E$  définie par, pour toute  $f$  dans  $E$ ,

$$\forall x \in \mathbb{R}, A(f)(x) = \int_0^x (x-t)f(t)dt.$$

18. Démontrer que  $A$  est un endomorphisme injectif.

### Correction

Soient  $f$  et  $g$  dans  $E$ ,  $\lambda$  et  $\mu$  dans  $\mathbb{R}$ . Soit  $x \in \mathbb{R}$ . Alors

$$\begin{aligned} A(\lambda f + \mu g)(x) &= \int_0^x (x-t)(\lambda f(t) + \mu g(t))dt \\ &= \int_0^x \lambda(x-t)f(t) + \mu(x-t)g(t)dt \\ &= \lambda \int_0^x (x-t)f(t)dt + \mu \int_0^x (x-t)g(t)dt \text{ par linéarité de l'intégrale} \\ &= \boxed{\lambda A(f)(x) + \mu A(g)(x)}, \end{aligned}$$

d'où le résultat !

Soit  $f \in \ker(A)$ . Alors pour tout  $x$  dans  $\mathbb{R}$ ,

$$\int_0^x (x-t)f(t)dt = 0.$$

En dérivant deux fois cette expression, on obtient le résultat :  $f$  est la fonction nulle.

Donc  $A$  est injective.

On note  $U : f \mapsto U(f)$  l'application de  $E$  dans  $E$  définie par, pour toute  $f$  dans  $E$ ,

$$\forall x \in \mathbb{R}, U(f)(x) = \int_0^x \operatorname{sh}(x-t)f(t)dt.$$

On admet que  $U$  est un endomorphisme de  $E$ .

19. Soit  $f \in E$ . Démontrer que  $A(f)$  et  $U(f)$  sont deux fois dérivables et trouver des expressions simples de  $A(f)''$  et  $U(f)''$ .

### Correction

On a vu dans la question préliminaire 1 que pour tout  $x$  dans  $\mathbb{R}$ ,

$$A(f)'(x) = \int_0^x f(t)dt,$$

donc  $A(f)$  est deux fois dérivable et pour tout  $x$  dans  $\mathbb{R}$ ,  $A(f)''(x) = f(x)$ .

Ensuite, pour tout  $x$  dans  $\mathbb{R}$ ,

$$\begin{aligned} U(f)(x) &= \int_0^x \operatorname{sh}(x-t)f(t)dt \\ &= \operatorname{sh}(x) \int_0^x \operatorname{ch}(t)f(t)dt - \operatorname{ch}(x) \int_0^x \operatorname{sh}(t)f(t)dt. \end{aligned}$$

Donc  $\alpha$  est dérivable et

$$\begin{aligned} U(f)'(x) &= \operatorname{ch}(x) \int_0^x \operatorname{ch}(t)f(t)dt + \operatorname{sh}(x)\operatorname{ch}(x)f(x) - \operatorname{sh}(x) \int_0^x \operatorname{sh}(t)f(t)dt - \operatorname{ch}(x)\operatorname{sh}(x)f(x) \\ &= \operatorname{ch}(x) \int_0^x \operatorname{ch}(t)f(t)dt - \operatorname{sh}(x) \int_0^x \operatorname{sh}(t)f(t)dt. \end{aligned}$$

Donc  $\alpha'$  est dérivable et

$$\begin{aligned} U(f)''(x) &= \operatorname{sh}(x) \int_0^x \operatorname{ch}(t)f(t)dt + \operatorname{ch}(x)\operatorname{ch}(x)f(x) - \operatorname{ch}(x) \int_0^x \operatorname{sh}(t)f(t)dt - \operatorname{sh}(x)\operatorname{sh}(x)f(x) \\ &= \operatorname{sh}(x) \int_0^x \operatorname{ch}(t)f(t)dt - \operatorname{ch}(x) \int_0^x \operatorname{sh}(t)f(t)dt + (\operatorname{ch}^2(x) - \operatorname{sh}^2(x))f(x) \\ &= U(f)(x) + f(x). \end{aligned}$$

20. Soit  $f \in E$ . On note  $\alpha = U \circ A(f)$ ,  $\beta = A \circ U(f)$  et  $\gamma = U(f) - A(f)$ . Démontrer que  $\alpha = \beta = \gamma$ .

### Correction

- Déjà, pour tout  $x$  dans  $\mathbb{R}$ ,  $\alpha$  est deux fois dérivable et, par la question précédente, pour tout  $x$  dans  $\mathbb{R}$ ,

$$\alpha''(x) = \alpha(x) + A(f)(x).$$

- Ensuite, toujours par la question précédente,  $\beta$  est deux fois dérivable et, pour tout  $x$  dans  $\mathbb{R}$ ,

$$\beta''(x) = U(f)(x).$$

- Enfin, pour tout  $x$  dans  $\mathbb{R}$ ,  $\gamma$  est deux fois dérivable et, pour tout  $x$  dans  $\mathbb{R}$ ,

$$\gamma''(x) = U(f)(x) + f(x) - f(x).$$

Donc  $\gamma''(x) = U(f)(x)$ , ou bien  $\gamma''(x) = U(f)(x) - A(f)(x) + A(f)(x) = \gamma(x) + A(f)(x)$ .

Ensuite, on remarque que  $\alpha(0) = \beta(0) = \gamma(0) = \alpha'(0) = \beta'(0) = \gamma'(0) = 0$ .

Et c'est là qu'intervient un très, très joli argument ! Soient les problèmes de Cauchy suivants

$$(E) \begin{cases} y'' = U(f)(x) \\ y(0) = 0 \\ y'(0) = 0 \end{cases} \quad \text{et} \quad (E') \begin{cases} y'' = y + A(f)(x) \\ y(0) = 0 \\ y'(0) = 0 \end{cases}$$

Alors,  $\alpha$  et  $\gamma$  sont solutions de  $(E')$  donc par unicité des solutions d'un problème de Cauchy, sont égales. De plus,  $\beta$  et  $\gamma$  sont solutions de  $(E)$  donc par unicité des solutions d'un problème de Cauchy, sont égales.

Donc  $\alpha = \beta = \gamma$ .

21. Démontrer que les applications

$$\operatorname{Id}_E - A : \begin{cases} E \rightarrow E \\ f \mapsto f - A(f) \end{cases} \quad \text{et} \quad \operatorname{Id}_E + U : \begin{cases} E \rightarrow E \\ f \mapsto f + U(f) \end{cases}$$

sont des bijections de  $E$  dans  $E$ , réciproques l'une de l'autre.  
En déduire la solution générale du problème (1).

**Correction**

Soit  $f$  dans  $E$ . Alors

$$\begin{aligned}(\text{Id}_E - A) \circ (\text{Id}_E + U)(f) &= (\text{Id}_E - A)(f + U(f)) \\ &= f + U(f) - A(f) - A \circ U(f) \\ &= f + U(f) - A(f) - (U(f) - A(f)) = f = \text{Id}_E(f).\end{aligned}$$

De même

$$\begin{aligned}(\text{Id}_E + U) \circ (\text{Id}_E - A)(f) &= (\text{Id}_E + U)(f - A(f)) \\ &= f - A(f) + U(f) - U \circ A(f) \\ &= f - A(f) + U(f) - (U(f) - A(f)) \\ &= f = \text{Id}_E(f),\end{aligned}$$

donc  $(\text{Id}_E - A) \circ (\text{Id}_E + U) = (\text{Id}_E + U) \circ (\text{Id}_E - A) = \text{Id}_E$ , donc ces applications sont des bijections réciproques l'une de l'autre.

Or, si  $f \in E$ ,  $f$  est solution de (1) si, et seulement si  $f - A(f) = g$ .

Or, on a les équivalences

$$f - A(f) = g \Leftrightarrow (\text{Id}_E - A)(f) = g \Leftrightarrow f = (\text{Id}_E + U)(g),$$

donc la solution de (1) est

$$x \mapsto g(x) + \int_0^x \text{sh}(x-t)g(t)dt.$$

**C. Convergence de la somme des itérés de  $A$** 

On désigne par  $A_n$  la  $n$ -ième itérée de l'application  $A$  :

$$A_2(f) = A(A(f)), \dots, A_n(f) = A(A_{n-1}(f)).$$

**22.** Démontrer que pour toute  $f$  dans  $E$ , pour tout  $x$  dans  $\mathbb{R}$ ,

$$A_n(f)(x) = \int_0^x \frac{1}{(2n+1)!} (x-t)^{2n+1} f(t) dt.$$

On note, si  $n \in \mathbb{N}$ ,

$$U_n = A + A_2 + \dots + A_n,$$

c'est-à-dire que pour toute fonction  $f$  dans  $E$ ,

$$U_n(f) = A(f) + A_2(f) + \dots + A_n(f).$$

**23.** Démontrer que pour tout  $n$  dans  $\mathbb{N}$ , pour tout  $x$  dans  $\mathbb{R}$ ,

$$\text{sh}(x) = \sum_{k=1}^n \frac{x^{2k-1}}{(2k-1)!} + \int_0^x \text{ch}(t) \frac{(x-t)^{2n}}{2n!} dt.$$

**24.** En déduire que pour tout  $x$  dans  $\mathbb{R}$ , pour tout  $n$  dans  $\mathbb{N}$ , on a

$$\left| \text{sh}(x) - \sum_{k=1}^n \frac{x^{2k-1}}{(2k-1)!} \right| \leq \frac{\text{ch}(x) \cdot |x|^{2n+1}}{(2n+1)!}.$$

Conclure ainsi que pour tout réel  $x$ ,

$$|U(f)(x) - U(n)(f)(x)| \leq \frac{\text{ch}(x) \cdot |x|^{2n}}{(2n)!} \left| \int_0^x |f(t)| dt \right|$$

- 25.** Retrouver le résultat de la question 20.
- 26.** En utilisant les résultats des deux parties précédentes, et en faisant une analogie judicieuse, expliquer pourquoi le fait que  $I - A$  et  $I + U$  soient inverses est cohérent.