

Examen du cours MOPSI

12 février 2010, 08h30-12h00.

Les notes de cours (notes manuscrites et photocopiés) sont autorisées.

Important : L'examen comporte deux exercices et deux problèmes indépendants. Nous vous demandons de rédiger les réponses sur deux copies distinctes :

- sur la copie “Analyse numérique”, rédiger les réponses à l'exercice 1 et au problème 1.
- sur la copie “Probabilités”, rédiger les réponses à l'exercice 2 et au problème 2.

Exercice I : Comportement en temps long et équation différentielle ordinaire.

On considère l'équation (adimensionnée) du pendule amorti :

$$\begin{cases} \dot{x} = v, \\ \dot{v} = -x - \lambda v, \end{cases} \quad (1)$$

où $x \in \mathbb{R}$ désigne l'angle que fait le pendule par rapport à la verticale, $v \in \mathbb{R}$ est sa vitesse angulaire et $\lambda > 0$ désigne un coefficient de frottement.

1 Rappeler les positions d'équilibre de ce système. Ces solutions stationnaires sont-elles stables ou instables ?

2 En calculant une solution explicite, montrer que le système converge en temps long vers la solution stationnaire $(x, v) = (0, 0)$, avec une vitesse exponentielle dont on précisera le taux en fonction de λ . On dit qu'une fonction g dépendant du temps t converge vers 0 avec une vitesse exponentielle de taux r si il existe $C > 0$ tel que, pour tout $t \geq 0$, $|g(t)| \leq C \exp(-rt)$.

On s'intéresse dans la suite à une méthode basée sur une fonction de Lyapunov pour étudier la convergence en temps long de (1). L'intérêt d'une telle approche est qu'elle peut se généraliser à des cas où l'on ne dispose pas de solution analytique.

3 Soit $H(x, v) = \frac{1}{2}(x^2 + v^2)$. Donner une interprétation physique de H , et calculer $\frac{d}{dt}H(x(t), v(t))$, où $(x(t), v(t))$ désigne une solution de (1). Peut-on utiliser un Lemme de Gronwall pour démontrer la convergence exponentielle de $H(x(t), v(t))$ vers 0 ?

4 On introduit $H_\varepsilon(x, v) = \frac{1}{2}(x^2 + v^2) + \varepsilon xv$, où $\varepsilon \in (0, 1)$ est un paramètre à déterminer. Montrer que, pour tout (x, v) ,

$$\frac{1 - \varepsilon}{2}(x^2 + v^2) \leq H_\varepsilon(x, v) \leq \frac{1 + \varepsilon}{2}(x^2 + v^2).$$

5 Calculer $\frac{d}{dt}H_\varepsilon(x(t), v(t))$ et montrer que

$$\frac{d}{dt}H_\varepsilon(x(t), v(t)) \leq -\frac{\lambda}{2} \left[1 - \sqrt{\left(\frac{2\varepsilon}{\lambda} - 1\right)^2 + \varepsilon^2} \right] (x(t)^2 + v(t)^2).$$

On pourra écrire $xv \leq \eta x^2 + \frac{1}{4\eta} v^2$, pour $\eta > 0$, puis choisir la valeur de η .

6 En déduire que pour ε assez petit,

$$\frac{d}{dt} H_\varepsilon(x(t), v(t)) \leq -f(\lambda, \varepsilon) H_\varepsilon(x(t), v(t))$$

où $f(\lambda, \varepsilon) = \lambda \frac{1 - \sqrt{(\frac{2\varepsilon}{\lambda} - 1)^2 + \varepsilon^2}}{1 + \varepsilon}$ est une fonction dont on vérifiera qu'elle est positive pour ε assez petit.

7 On trace sur la Figure 1 la fonction $F : \lambda \mapsto \max_\varepsilon f(\lambda, \varepsilon)$ et la fonction $G : \lambda \mapsto \lambda - \sqrt{\lambda^2 - 4} 1_{\lambda \geq 2}$. Commenter ces résultats.

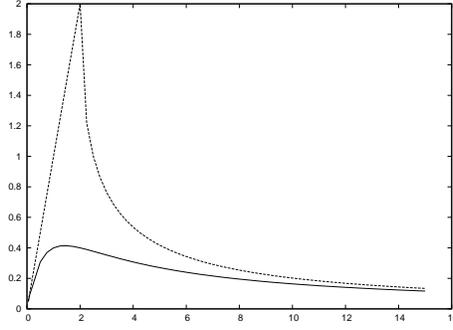


FIG. 1 – En trait plein, la fonction F et en pointillés la fonction G , en fonction de λ .

Problème I : Equation de Poisson : interprétation probabiliste et estimateur *a posteriori*.

Les deux parties du problèmes peuvent être traitées séparément.

A Interprétation probabiliste d'une équation de Poisson.

On considère la solution $p : \mathbb{R}^d \setminus (\overline{A} \cup \overline{B}) \rightarrow \mathbb{R}$ du problème

$$\begin{cases} -\Delta p = 0 \text{ sur } \mathbb{R}^d \setminus (\overline{A} \cup \overline{B}), \\ p = 0 \text{ sur } \partial A, \\ p = 1 \text{ sur } \partial B, \end{cases} \quad (2)$$

où A et B sont deux ouverts réguliers de \mathbb{R}^d disjoints. On suppose que $\mathbb{R}^d \setminus (\overline{A} \cup \overline{B})$ est un ouvert borné régulier.

Pour $x \in \mathbb{R}^d \setminus (\overline{A} \cup \overline{B})$ fixé, on introduit les temps d'arrêts :

$$T_A(x) = \inf\{t > 0, x + W_t \in A\}, T_B(x) = \inf\{t > 0, x + W_t \in B\} \text{ et } \tau(x) = \min(T_A(x), T_B(x)),$$

où W_t désigne un mouvement brownien dans \mathbb{R}^d .

A.1 Rappeler pourquoi le problème (2) est bien posé. Montrer que la solution p est à valeurs dans $[0, 1]$.

A.2 Vérifier que $\tau(x) = \inf\{t \geq 0, x + W_t \notin \mathbb{R}^d \setminus (\bar{A} \cup \bar{B})\}$. On rappelle la formule d'Itô multidimensionnelle : pour une fonction $\varphi : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$ régulière, on a :

$$\varphi(x + W_t) = \varphi(x) + \frac{1}{2} \int_0^t \Delta \varphi(x + W_s) ds + \int_0^t \nabla \varphi(x + W_s) \cdot dW_s.$$

En admettant que p est une fonction régulière sur $\mathbb{R}^d \setminus (\bar{A} \cup \bar{B})$ et en particulier que ∇p est une fonction bornée, montrer que pour tout entier n non nul,

$$\mathbb{E}\left[p(x + W_{\min(\tau(x), n)})\right] = p(x).$$

En admettant que A et B sont tels que $\tau(x) < \infty$ p.s., en déduire que

$$\mathbb{E}\left[p(x + W_{\tau(x)})\right] = p(x).$$

A.3 En utilisant les résultats de la question précédente, montrer que $p(x) = \mathbb{P}(T_B(x) < T_A(x))$. Autrement dit, pour tout $x \in \mathbb{R}^d \setminus (\bar{A} \cup \bar{B})$,

$$p(x) = \mathbb{P}(x + W_t \text{ touche } B \text{ avant } A).$$

B Estimateurs *a posteriori* pour une équation de Poisson.

On considère la solution $u : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ du problème

$$\begin{cases} -\Delta u = f, & \text{sur } \Omega, \\ u = 0, & \text{sur } \partial\Omega, \end{cases} \quad (3)$$

où Ω est un ouvert connexe borné de \mathbb{R}^2 et $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ est une fonction de $L^2(\Omega)$. On introduit la solution u_h du problème obtenue par une méthode d'éléments finis P^k ($k \geq 1$), sur un maillage de pas de discrétisation h . On note $V_h \subset H_0^1(\Omega)$ l'espace d'éléments finis : $u_h \in V_h$ est tel que, pour tout $v_h \in V_h$

$$a(u_h, v_h) = l(v_h)$$

où $a(u, v) = \int_{\Omega} \nabla u \cdot \nabla v$ et $l(v) = \int_{\Omega} f v$.

B.1 Rappeler pourquoi il existe bien une unique solution u_h à la formulation variationnelle ci-dessus.

Dans la suite, on cherche à estimer *localement* l'erreur introduite par la discrétisation par éléments finis *en utilisant seulement la solution approchée* u_h . On a pour cela besoin d'introduire quelques notations supplémentaires.

On note $\mathcal{T}_h = \{K_i, i \in \{1, \dots, I\}\}$ le maillage du domaine Ω par des triangles (K_i) (associé à l'espace d'éléments finis V_h). On introduit l'estimateur d'erreur local associé à l'élément $K \in \mathcal{T}_h$:

$$\eta_K = \left(h_K^2 \|\Delta u_h + f\|_{L^2(K)}^2 + \sum_{S \in \partial K \setminus \partial \Omega} h_S \left\| \left[\frac{\partial u_h}{\partial n} \right] \right\|_{L^2(S)}^2 \right)^{1/2},$$

où $\sum_{S \in \partial K \setminus \partial \Omega}$ désigne une somme sur les côtés S de K qui ne sont pas inclus dans le bord du domaine, h_K désigne le diamètre de l'élément K et h_S la longueur de l'arête S . De plus,

$$\left[\frac{\partial u_h}{\partial n} \right] = \frac{\partial u_h|_K}{\partial n} - \frac{\partial u_h|_{K'}}{\partial n}$$

désigne le saut de la dérivée normale de u_h sur l'arête $S = \partial K \cap \partial K'$ commune aux éléments K et K' , la normale n étant par convention supposée sortante à l'élément K . Noter que le choix de l'orientation de n n'influe pas sur la valeur de η_K .

B.2 Montrer que pour tout $v \in H_0^1(\Omega)$,

$$a(u_h, v) = \sum_{K \in \mathcal{T}_h} \left(- \int_K \Delta u_h v + \frac{1}{2} \int_{\partial K \setminus \partial \Omega} \left[\frac{\partial u_h}{\partial n} \right] v \right).$$

En déduire que pour tout $v \in H_0^1(\Omega)$ et pour tout $v_h \in V_h$,

$$a(u - u_h, v) = \sum_{K \in \mathcal{T}_h} \left(\int_K (f + \Delta u_h)(v - v_h) - \frac{1}{2} \int_{\partial K \setminus \partial \Omega} \left[\frac{\partial u_h}{\partial n} \right] (v - v_h) \right). \quad (4)$$

On admet dans la suite qu'il existe un opérateur de projection local $R_h : V \mapsto V_h$ vérifiant : il existe $C > 0$ tel que pour tout élément K , pour toute arête S et pour tout $v \in V_h$,

$$\|v - R_h v\|_{L^2(K)} \leq C h_K \|v\|_{H^1(\Delta K)}$$

$$\|v - R_h v\|_{L^2(S)} \leq C h_S^{1/2} \|v\|_{H^1(\Delta S)}$$

où ΔK désigne l'union des éléments du maillage partageant au moins un noeud avec l'élément K , et ΔS désigne l'union des éléments du maillage partageant au moins un noeud avec l'arête S . Noter que si $S \subset \partial K$ est une arête de K , alors $\Delta S \subset \Delta K$.

B.3 En choisissant $v_h = R_h(v)$ dans (4), montrer que

$$a(u - u_h, v) \leq C \|v\|_{H^1(\Omega)} \left(\sum_{K \in \mathcal{T}_h} \eta_K^2 \right)^{1/2},$$

où C est une constante indépendante de f , u , u_h , h_K et h_S . En déduire que

$$\|u - u_h\|_{H^1(\Omega)} \leq C \left(\sum_{K \in \mathcal{T}_h} \eta_K^2 \right)^{1/2}. \quad (5)$$

On appelle une telle estimation d'erreur une estimation *a posteriori*, car elle ne fait intervenir que des quantités calculables numériquement (le vérifier).

B.4 On admet que l'on peut montrer une inégalité inverse du type : η_K est majoré par l'erreur $\|u - u_h\|_{H^1(\Delta K)}$. L'estimateur η_K est donc un bon estimateur de l'erreur locale. Expliquer l'intérêt de l'estimation a posteriori (5) d'un point de vue pratique.

Exercice II : étude de la probabilité de panne d'une machine.

On considère une machine qui sert à la production de pièces. Elle peut être soit à l'arrêt (état noté 1), soit en marche (état noté 2), soit en panne (état noté 3).

- Lorsqu'elle est à l'arrêt, la machine a une probabilité $1/5$ de rester à l'arrêt et une probabilité $4/5$ d'être en marche le jour suivant.
- Lorsqu'elle est en marche, la machine a une probabilité $7/10$ de rester en marche et une probabilité $1/5$ d'être à l'arrêt le jour suivant.
- Lorsqu'elle est en panne, la machine a une probabilité $1/2$ de rester en panne et une probabilité $1/10$ d'être à l'arrêt le jour suivant.

On suppose que la machine est initialement à l'arrêt (i.e. $X_0 = 1$), et on note X_n l'état de la machine après n jours.

1 Donner la matrice de transition $(P(i, j))_{1 \leq i, j \leq 3}$ de la chaîne de Markov $(X_n, n \in \mathbb{N})$. Cette chaîne est elle irréductible ?

2 Trouver (si elle existe) une probabilité invariante pour cette chaîne. Donner le comportement asymptotique lorsque $n \rightarrow +\infty$ de $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathbf{1}_{\{X_i=3\}}$, la proportion de temps passé en panne.

3 Montrer que cette chaîne de Markov satisfait la condition de Doeblin (cf. polycopié). Donner le comportement asymptotique lorsque $n \rightarrow +\infty$ de $\mathbb{P}(X_n = 3)$, la probabilité d'être en panne après n jours.

Problème II : étude de la loi du temps d'atteinte pour un mouvement brownien avec dérive.

On considère un espace de probabilité $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ et un mouvement brownien (standard réel) $(W_t, t \geq 0)$. On appelle $(\mathcal{F}_t)_{t \geq 0}$ la filtration engendrée par ce mouvement brownien. Pour $\lambda \in \mathbb{R}$ et $a \in \mathbb{R}$, on pose

$$\tau_a^\lambda = \inf\{t \geq 0, W_t + \lambda t = a\} \text{ (convention } \inf \emptyset = +\infty\text{)}.$$

Le but de cet exercice est de déterminer la loi de τ_a^λ à travers sa transformée de Laplace $\mathbb{E}[\exp(-y\tau_a^\lambda)]$, $y > 0$. Par convention, $\exp(-y\tau_a^\lambda) = 0$ sur $\{\tau_a^\lambda = +\infty\}$.

On commence par supposer $a > 0$ et on considère $T \geq 0$.

1 Montrer que τ_a^λ est un (\mathcal{F}_t) -temps d'arrêt, puis que $\tau_a^\lambda \wedge T$ est une v.a. \mathcal{F}_T -mesurable.

2 Pour $\mu \in \mathbb{R}$ et $0 \leq t_1 \leq \dots \leq t_n$, donner la fonction caractéristique du vecteur $(W_{t_1} +$

$\mu t_1, \dots, W_{t_n} + \mu t_n$, $\Phi(u) = \mathbb{E}[\exp(\sum_{l=1}^n iu_l(W_{t_l} + \mu t_l))]$ pour $u \in \mathbb{R}^n$. **Nous admettons que cette formule s'étend pour $u \in \mathbb{C}^n$, ce qui s'obtient en utilisant la théorie des fonctions analytiques.**

3 Montrer que $\tau_a^0 \wedge T$ et $W_{\tau_a^0 \wedge T}$ sont deux variables aléatoires $\mathcal{F}_{\tau_a^0 \wedge T}$ -mesurables (on rappelle que $\mathcal{F}_{\tau_a^0 \wedge T} = \{A \subset \Omega \text{ t.q. } \forall t \geq 0, A \cap \{\tau_a^0 \wedge T \leq t\} \in \mathcal{F}_t\}$).

4 Calculer la valeur de $\mathbb{E}[\exp(\lambda(W_T - W_{\tau_a^0 \wedge T}) - (\lambda^2/2) \times (T - \tau_a^0 \wedge T)) | \mathcal{F}_{\tau_a^0 \wedge T}]$.

On se fixe un horizon $T > 0$ et on définit sur (Ω, \mathcal{F}_T) une nouvelle mesure de probabilité $\tilde{\mathbb{P}}$:

$$\forall A \in \mathcal{F}_T, \tilde{\mathbb{P}}(A) = \mathbb{E}[\exp(\lambda W_T - \lambda^2 T/2) \mathbf{1}_A].$$

On a bien $\tilde{\mathbb{P}}(\Omega) = 1$, et pour toute variable aléatoire réelle X \mathcal{F}_T -mesurable telle que $\exp(\lambda W_T - \lambda^2 T/2)X \in L^1(\Omega)$,

$$\tilde{\mathbb{E}}(X) = \mathbb{E}[\exp(\lambda W_T - \lambda^2 T/2)X].$$

5 Vérifier que, pour $y > 0$, $\tilde{\mathbb{E}}(\exp(-y(\tau_a^0 \wedge T)))$ est bien définie. Montrer que $\tilde{\mathbb{E}}[\exp(-y(\tau_a^0 \wedge T))] = \mathbb{E}[\exp(\lambda W_{\tau_a^0 \wedge T} - (y + \lambda^2/2) \times (\tau_a^0 \wedge T))]$. Calculer rigoureusement la limite de $\mathbb{E}[\exp(\lambda W_{\tau_a^0 \wedge T} - (y + \lambda^2/2) \times (\tau_a^0 \wedge T))]$ lorsque $T \rightarrow +\infty$ et donner une formule explicite pour la limite.

6 Calculer pour $0 \leq t_1 \leq \dots \leq t_n \leq T$ la fonction caractéristique de $(W_{t_1}, \dots, W_{t_n})$ sous $\tilde{\mathbb{P}}$:

$$u \in \mathbb{R}^n, \tilde{\Phi}(u) = \mathbb{E} \left[\exp(\lambda W_T - \lambda^2 T/2) \exp \left(\sum_{l=1}^n iu_l W_{t_l} \right) \right],$$

puis déterminer la loi de $(W_t, t \in [0, T])$ sous $\tilde{\mathbb{P}}$. On pose pour $t \geq 0$, $\tilde{W}_t = W_t - \lambda t$. En déduire que $(\tilde{W}_t, t \in [0, T])$ est un mouvement brownien sous $\tilde{\mathbb{P}}$.

7 Exprimer τ_a^0 en fonction de $(\tilde{W}_t, t \geq 0)$, et en déduire que :

$$y > 0, \tilde{\mathbb{E}}[\exp(-y(\tau_a^0 \wedge T))] = \mathbb{E}[\exp(-y(\tau_a^\lambda \wedge T))].$$

8 A l'aide des questions 5 et 7, donner la transformée de Laplace $\mathbb{E}[\exp(-y\tau_a^\lambda)]$, $y > 0$. En déduire la valeur de $\mathbb{P}(\tau_a^\lambda < +\infty)$ en fonction de a et λ .

9 Donner sans faire de calculs supplémentaires la transformée de Laplace $\mathbb{E}[\exp(-y\tau_a^\lambda)]$ lorsque $a < 0$.