
–Texte–

Équation du télégraphe

On s'intéresse à l'évolution de la tension dans un câble coaxial. Le courant passant dans un élément de câble de longueur dx subit l'influence d'une résistance Rdx , d'une inductance Ldx et d'une capacité Cdx (on négligera la conductance qui modélise les fuites). On notera $V(t, x)$ (resp. $I(t, x)$) la valeur de la tension (resp. de l'intensité) au point x à l'instant t . Les fonctions intensité et tension I et V sont liées par les équations

$$\partial_x V(t, x) = -L\partial_t I(t, x) - RI(t, x) \quad \text{et} \quad \partial_x I(t, x) = -C\partial_t V(t, x). \quad (1)$$

En dérivant ces deux équations par rapport à x et t respectivement, il est possible d'éliminer la variable I et de montrer que V est solution de

$$\partial_{xx}^2 V(t, x) = LC\partial_{tt}^2 V(t, x) + RC\partial_t V(t, x).$$

Dans la suite nous remplaçons les constantes physiques R , L et C par des constantes qui allégeront les calculs et expressions. Soient α et w des constantes positives. On dira que u est solution de l'équation du télégraphe de condition initiale ϕ si

$$\begin{cases} \partial_{tt}^2 u(t, x) - w^2 \partial_{xx}^2 u(t, x) + 2\alpha \partial_t u(t, x) = 0 & \text{pour tous } t \geq 0, x \in \mathbb{R}, \\ u(0, x) = \phi(x) & \text{pour tout } x \in \mathbb{R}, \\ \partial_t u(0, x) = 0 & \text{pour tout } x \in \mathbb{R}. \end{cases} \quad (2)$$

L'objet de ce texte est de proposer une étude probabiliste de l'équation du télégraphe basée sur le processus de Poisson (dont les principales propriétés sont présentées dans la section 1).

On note E l'ensemble $\{-w, w\} \times \mathbb{R}$. Soit $(N_t)_{t \geq 0}$ un processus de Poisson d'intensité α et (V_0, X_0) une variable aléatoire à valeurs dans E indépendante de $(N_t)_{t \geq 0}$. On définit le processus $((V_t, X_t))_{t \geq 0}$ à valeurs dans E en posant, pour tout $t \geq 0$

$$V_t = (-1)^{N_t} V_0 \quad \text{et} \quad X_t = X_0 + \int_0^t V_s ds.$$

Le but de ce texte est de démontrer le résultat suivant.

Theorème 0.1 (Kac). *La solution de l'équation (2) se représente ainsi : pour tout $t \geq 0$ et tout $x \in \mathbb{R}$,*

$$u(t, x) = \mathbb{E}(\phi(X_t)),$$

où $X_0 = x$ presque sûrement et V_0 suit la loi $\frac{1}{2}\delta_{-w} + \frac{1}{2}\delta_w$.

La section 1 propose un survol rapide des propriétés du processus de Poisson et du processus des vitesses $(V_t)_{t \geq 0}$. Dans la section 2, on étudie les propriétés markoviennes du processus complet avant de faire le lien avec l'équation du télégraphe (2) dans la section suivante. Enfin, la section 4 aborde la question de la simulation et de l'estimation d'une densité de probabilité.

1 Processus de Poisson et processus des vitesses

Définition 1.1. Un processus de Poisson $(N_t)_{t \geq 0}$ de paramètre $\alpha > 0$ est une famille de variable aléatoires à valeurs dans \mathbb{N} telle que

1. pour presque tout $\omega \in \Omega$, $t \mapsto N_t(\omega)$ est une fonction à valeurs dans \mathbb{N} , nulle en 0, croissante et continue à droite ;
2. pour tous $t_1 < t_2 < \dots < t_n$, les variables aléatoires $(N_{t_1}, N_{t_2} - N_{t_1}, \dots, N_{t_n} - N_{t_{n-1}})$ sont indépendantes ;
3. pour tous $s < t$, la loi de $N_t - N_s$ est la loi de Poisson $\mathcal{P}(\alpha(t - s))$.

Remarque 1.2. Un processus vérifiant la propriété 2. (resp. 3.) est dit à accroissements indépendants (resp stationnaires).

Soit $(N_t)_{t \geq 0}$ un processus de Poisson de paramètre α et Z_0 une variable aléatoire indépendante de N à valeurs dans $\{-1, 1\}$. On note $(Z_t)_{t \geq 0}$ le processus défini par $Z_t = (-1)^{N_t} Z_0$ pour tout $t \geq 0$. Notons

$$p_+(t) = \mathbb{P}(Z_t = 1) \quad \text{et} \quad p_-(t) = \mathbb{P}(Z_t = -1).$$

Ces fonctions sont solution des équations différentielles suivantes :

$$p'_+(t) = \alpha(p_-(t) - p_+(t)) \quad \text{et} \quad p'_-(t) = \alpha(p_+(t) - p_-(t)).$$

Proposition 1.3. *Ce processus admet une unique mesure invariante : $\frac{1}{2}\delta_{-1} + \frac{1}{2}\delta_{-1}$. De plus, pour tout $t \geq 0$, on connaît la loi de X_t en fonction de celle de X_0 :*

$$p_+(t) = \frac{1}{2} + \frac{p_+(0) - p_-(0)}{2} e^{-2\alpha t} \quad \text{et} \quad p_-(t) = \frac{1}{2} - \frac{p_+(0) - p_-(0)}{2} e^{-2\alpha t}.$$

2 Le processus complet

Pour tout $t \geq 0$ et toute fonction f mesurable bornée de E dans \mathbb{R} , on note

$$P_t f(v, x) = \mathbb{E}(f(V_t, X_t) | V_0 = v, X_0 = x) = \mathbb{E} \left[f \left((-1)^{N_t} v, x + v \int_0^t (-1)^{N_s} ds \right) \right].$$

Définition 2.1. Pour $k \in \mathbb{N}$, on note \mathcal{C}_E^k l'ensemble des fonctions $f : E \rightarrow \mathbb{R}$ mesurables bornées qui sont de classe \mathcal{C}^k en la deuxième variable à dérivées successives bornées. On définit l'opérateur A sur \mathcal{C}_E^1 par : pour toute fonction $f \in \mathcal{C}_E^1$,

$$Af(v, x) = \alpha(f(-v, x) - f(v, x)) + v \partial_x f(v, x).$$

On pourra sans dommage retenir de cette section le seul résultat suivant : pour tout $t \geq 0$ et pour toute fonction $f \in \mathcal{C}_E^2$,

$$\partial_t P_t f(v, x) = AP_t f(v, x). \quad (3)$$

Lemme 2.2. Pour tous $t, s \geq 0$,

$$V_{t+s} = (-1)^{N_{t+s}-N_t} V_t \quad \text{et} \quad X_{t+s} = X_t + V_t \int_0^s (-1)^{N_{t+u}-N_t} du.$$

Proposition 2.3. La famille $(P_t)_{t \geq 0}$ vérifie la propriété suivante : Pour tous $t, s \geq 0$ et toute fonction f mesurable bornée de E dans \mathbb{R} ,

$$P_{t+s} f(v, x) = P_t \circ P_s f(v, x).$$

On dit que $(P_t)_{t \geq 0}$ est un semi-groupe.

Démonstration. On utilise le fait que le processus de Poisson est à accroissements indépendants et stationnaires, et, en particulier, que $(N_{t+s} - N_t)_{s \geq 0}$ est un processus de Poisson de paramètre α indépendant de $(N_u)_{0 \leq u \leq t}$. D'après le lemme 2.2, on a

$$\begin{aligned} P_{t+s} f(v, x) &= \mathbb{E} \left[\mathbb{E} \left\{ f \left((-1)^{N_{t+s}-N_t} V_t, X_t + V_t \int_t^{t+s} (-1)^{N_u-N_t} du \right) \middle| X_0, V_0, X_t, V_t \right\} \middle| X_0 = x, V_0 = v \right] \\ &= \mathbb{E} [P_s f(V_t, X_t) | X_0 = x, V_0 = v] = P_t \circ P_s f(v, x). \end{aligned}$$

□

Proposition 2.4. Pour tout $t \geq 0$ et toute fonction $f \in \mathcal{C}_E^2$,

$$\left\| \frac{P_{t+h} f - P_t f}{h} - AP_t f \right\|_{\infty} \xrightarrow{h \rightarrow 0} 0.$$

En particulier, pour tout $t \geq 0$ et pour toute fonction $f \in \mathcal{C}_E^2$,

$$\partial_t P_t f(v, x) = AP_t f(v, x).$$

Démonstration. Démontrons dans un premier temps le résultat pour $t = 0$. Soit $f \in \mathcal{C}_E^2$. Alors

$$\begin{aligned} P_h f(v, x) &= \mathbb{E}(f(V_h, X_h)_{\{N_h=0\}} | X_0 = x, V_0 = v) + \mathbb{E}(f(V_h, X_h)_{\{N_h=1\}} | X_0 = x, V_0 = v) \\ &\quad + \mathbb{E}(f(V_h, X_h)_{\{N_h \geq 2\}} | X_0 = x, V_0 = v) \end{aligned}$$

On étudie ces trois espérances séparément. La dernière est bornée par $\|f\|_{\infty} e^{-2\alpha h} (\alpha h)^2 / 2$. La première vaut

$$\mathbb{E}(f(v, x + v h)_{\{N_h=0\}}) = f(v, x) + h(v \partial_x f(v, x) - \alpha f(v, x)) + o(h).$$

Enfin, la seconde espérance s'écrit

$$\mathbb{E} \left[f \left(-v, x + v \int_0^h (-1)^{N_u} du \right)_{\{N_h=1\}} \right] = \alpha h e^{-\alpha h} (f(-v, x) + o(h))$$

puisque le terme intégral est borné (en valeur absolue) par h . On a ainsi obtenu $P_h f(v, x) = f(v, x) + h A f(v, x) + o(h)$, ce qui achève le cas $t = 0$.

Pour étendre le résultat à tout temps $t \geq 0$, on utilise la propriété de semi-groupe et la première partie de la preuve :

$$\frac{P_{t+h} f - P_t f}{h} - A P_t f = \left(\frac{P_h - P_0}{h} - A \right) P_t f \xrightarrow[h \rightarrow 0]{\|\cdot\|_\infty} 0,$$

puisque que $P_t f \in \mathcal{C}_E^2$. □

3 Lien entre l'équation et le processus

Définissons u^+ et u^- sur $\mathbb{R}^+ \times \mathbb{R}$ par

$$\begin{cases} u^+(t, x) := P_t \phi(w, x) = \mathbb{E}(\phi(X_t) | V_0 = w, X_0 = x), \\ u^-(t, x) := P_t \phi(-w, x) = \mathbb{E}(\phi(X_t) | V_0 = -w, X_0 = x), \end{cases}$$

où l'on a commis l'abus de notation suivant : on note encore ϕ l'application $(w, x) \mapsto \phi(x)$.

Par définition de u^+ et u^- , la propriété (3) assure que

$$\begin{aligned} \partial_t u^+(t, x) &= \partial_t P_t \phi(w, x) = A P_t \phi(w, x) \\ &= \alpha (P_t \phi(-w, x) - P_t \phi(w, x)) + w \partial_x P_t \phi(w, x) \\ &= \alpha (u^-(t, x) - u^+(t, x)) + w \partial_x u^+(t, x). \end{aligned}$$

On peut faire de même pour u^- et en déduire que le couple (u^+, u^-) est solution du système d'équations :

$$\begin{cases} \partial_t u^+(t, x) = \alpha (u^-(t, x) - u^+(t, x)) + w \partial_x u^+(t, x) \\ \partial_t u^-(t, x) = \alpha (u^+(t, x) - u^-(t, x)) - w \partial_x u^-(t, x). \end{cases} \quad (4)$$

Enfin, si l'on pose $u = (u^+ + u^-)/2$ et $\tilde{u} = (u^+ - u^-)/2$, le couple (u, \tilde{u}) est solution du système :

$$\begin{cases} \partial_t u(t, x) = w \partial_x \tilde{u}(t, x), \\ \partial_t \tilde{u}(t, x) = -2\alpha \tilde{u}(t, x) + w \partial_x u(t, x). \end{cases}$$

Dériver la première équation par rapport à t et la seconde par rapport à x permet de supprimer le terme $\partial_t \partial_x \tilde{u}(t, x)$ pour obtenir

$$\partial_{tt}^2 u(t, x) = -2\alpha w \partial_x \tilde{u}(t, x) + w^2 \partial_{xx}^2 u(t, x).$$

Il reste alors à remplacer $w\partial_x\tilde{u}(t, x)$ par $\partial_t u(t, x)$ pour obtenir que

$$\partial_{tt}^2 u(t, x) - w^2 \partial_{xx}^2 u(t, x) + 2\alpha \partial_t u(t, x) = 0.$$

On vérifie également que les conditions initiales sont satisfaites, ce qui prouve le théorème 0.1.

4 Mise en place de la résolution numérique

4.1 Méthode de Monte-Carlo

La méthode probabiliste est assez simple à mettre en place. D'après ce qui précède, la solution de l'équation du télégraphe au point x et au temps t de solution initiale ϕ s'écrit

$$u(t, x) = \mathbb{E}[\phi(x + I_t)] \quad \text{où} \quad I_t = V_0 \int_0^t (-1)^{N_s} ds,$$

et V_0 et $(N_t)_{t \geq 0}$ sont indépendants, V_0 suit la loi uniforme sur $\{-w, w\}$ et $(N_t)_{t \geq 0}$ est un processus de Poisson d'intensité α . Si l'on note μ_t la loi de I_t , on a alors

$$u(t, x) = \int_{\mathbb{R}} \phi(x + y) \mu_t(dy).$$

Ainsi, si l'on dispose d'une bonne approximation de μ_t , on peut calculer la valeur de $u(t, x)$ en tous les points $x \in \mathbb{R}$ souhaités.

4.2 Estimation par noyau d'une densité

Que peut-on dire de cette mesure μ_t ? Il est clair que μ_t est à support dans $[-wt, wt]$. De plus, I_t a une probabilité strictement positive de se trouver dans tout intervalle ouvert J de $[-wt, wt]$. On peut même montrer que μ_t admet une densité strictement positive sur $] -wt, wt[$ par rapport à la mesure de Lebesgue. On ne cherchera pas à établir ces faits mais l'objet de cette section est plutôt de l'illustrer.

On dispose d'un échantillon X_1, \dots, X_n de variables aléatoires indépendantes et identiquement distribuées selon une loi de densité f . Le problème est de proposer un estimateur de f .

Soit K une fonction définie sur \mathbb{R} , positive, d'intégrale 1, paire telle que $x \mapsto x^2 K(x)$ soit intégrable et que l'intégrale de K^2 soit finie et notée σ^2 . Par exemple, on peut penser à

$$x \mapsto \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2}, \quad x \mapsto \frac{1}{2}_{[-1,1]}(x), \quad x \mapsto \frac{3}{4}(1-x^2)_{[-1,1]}(x) \dots$$

Soit $(h_n)_{n \geq 0}$ une suite décroissante de réels strictement positifs. Pour tout $n \in \mathbb{N}$, on définit K_n en posant

$$K_n(x) = \frac{1}{h_n} K(x/h_n).$$

On estime alors f par \hat{f}_n définie par

$$\forall x \in \mathbb{R}, \quad \hat{f}_n(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n K_n(X_i - x) = \frac{1}{nh_n} \sum_{i=1}^n K\left(\frac{X_i - x}{h_n}\right).$$

Remarque 4.1. Il est clair, en vertu de la loi des grands nombres que si la suite $(h_n)_n$ est constante égale à h ,

$$\hat{f}_n(x) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{p.s.} \frac{1}{h} \mathbb{E}K\left(\frac{X - x}{h}\right) = \int_{\mathbb{R}} K(y) f(x + hy) dy \xrightarrow[h \rightarrow 0]{} f(x).$$

Ceci nous encourage à faire tendre h_n vers 0 lorsque n tend vers l'infini. La question est de proposer une vitesse de convergence. Cette question est extrêmement complexe. Proposons ici un argument simple en cherchant un ordre de grandeur pour $(h_n)_n$ qui minimise l'erreur quadratique : $\mathbb{E}\left[(\hat{f}_n(x) - f(x))^2\right]$. On a bien entendu

$$\mathbb{E}\left[(\hat{f}_n(x) - f(x))^2\right] = \mathbb{V}\left(\hat{f}_n(x)\right) + \left(\mathbb{E}\hat{f}_n(x) - f(x)\right)^2.$$

Proposition 4.2. *Supposons que f soit strictement positive, de classe C^2 sur \mathbb{R} à dérivées bornées. Si $(h_n)_n$ tend vers 0 quand n tend vers $+\infty$,*

$$\mathbb{V}\left(\hat{f}_n(x)\right) \underset{n}{\sim} \frac{C(x)}{nh_n} \quad \text{et} \quad \left(\mathbb{E}\hat{f}_n(x) - f(x)\right)^2 \underset{n}{\sim} D(x)h_n^4,$$

où $C(x)$ et $D(x)$ sont des fonctions de x indépendantes de n et h_n .

Démonstration. Pour le biais, on écrit

$$\mathbb{E}\left[\hat{f}_n(x) - f(x)\right] = \int_{\mathbb{R}} K(y)(f(x + h_n y) - f(x)) dy$$

puis on utilise une formule de Taylor et les propriétés de K . Pour la variance, on écrit

$$\mathbb{V}\left(\hat{f}_n(x)\right) = \frac{1}{n} \mathbb{V}(K_n(X - x)) = \frac{1}{nh_n} \int_{\mathbb{R}} K^2(y) f(x + h_n y) dy - \frac{1}{n} \left(\int_{\mathbb{R}} K(y) f(x + h_n y) dy \right)^2$$

et l'on remarque que le premier terme est prépondérant. □

Ce calcul suggère donc de choisir h_n de l'ordre de $n^{-1/5}$.

5 Suggestions

1. On pourra commenter la modélisation d'un câble coaxial par la juxtaposition en série de composants de petite taille pour obtenir les équations (1).
2. On pourra étudier le processus des vitesses : loi à l'instant t , mesure invariante, comportement en temps long. . .
3. On pourra choisir de démontrer certains points de la preuve du théorème 0.1.
4. On pourra expliquer et implémenter l'algorithme probabiliste de résolution de l'équation (2).
5. On pourra illustrer la convergence de la méthode de l'estimation par noyau et/ou démontrer le raisonnement conduisant au choix $h_n \sim n^{-1/5}$.