

Processus stochastiques et EDPs

- 1. Rappels de calcul différentiel (ordinaire)**
- 2. Equation de la chaleur et mouvement brownien**
- 3. Processus de diffusion et EDPS**
- 4. Formule de Feynman-Kac**
- 5. Applications en Physique, Finance, ...**
- 6. Ce qu'il faut retenir...**

☞ A l'issue du §2, il sera nécessaire d'apprendre à « différencier » des courbes aléatoires, cela relève du « **Calcul stochastique** » (intégrale stochastique et formule d'Itô).

$f : \Omega \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ fonction de n variables, de classe C^1 , C^2 (voire C^∞) :

$$f(x) = f(x_1, \dots, x_n) ; x = (x_1, \dots, x_n) \in \Omega$$

Ω désigne le *domaine* de la fonction f (ouvert connexe...)

Formules de Taylor à l'ordre 1 et à l'ordre 2.

$$(1) \quad f(x+h) = f(x) + \langle \nabla f(x) | h \rangle + \|h\| \varepsilon(h) \text{ où } \varepsilon(h) = o(1)$$

$$(2) \quad f(x+h) = f(x) + \langle \nabla f(x) | h \rangle + \frac{1}{2} \langle Hf(x)h | h \rangle + \|h\|^2 \varepsilon(h) \text{ où } \varepsilon(h) = o(1)$$

Règle de dérivation des fonctions composées. $f : \Omega \rightarrow I \subset \mathbb{R}$ et $g : I \rightarrow \mathbb{R}$ de classe $C^2 \Rightarrow h = g \circ f$ de classe C^2 de dérivées partielles :

$$\frac{\partial h}{\partial x_i}(x) = g'(f(x)) \times \frac{\partial f}{\partial x_i}(x), \text{ etc.}$$

Exercice 1.1 $\nabla f(x) \equiv 0 \Rightarrow f = \text{constante}$; $Hf(x) \equiv 0 \Rightarrow f = ?$

Exercice 1.2 Soit $f : \mathbb{C} \rightarrow \mathbb{C}$. On écrit : $f(z) = f(x+iy) = P(x, y) + iQ(x, y)$

On suppose f dérivable au sens complexe (f est dite holomorphe ou analytique).

1. Prouver les conditions dites de Cauchy-Riemann : $\frac{\partial P}{\partial x} = \frac{\partial Q}{\partial y}$ et $\frac{\partial P}{\partial y} = -\frac{\partial Q}{\partial x}$.
2. On admet que P et Q sont de classe C^∞ . En déduire $\Delta P = 0$ et $\Delta Q = 0$.
3. Vérifier ces résultats d'analyse complexe sur quelques exemples simples (polynômes, exponentielle, ...).

Exercice 1.3 On considère le prix d'un *call* d'échéance T , de strike K : $C_t = N(d_1)S_t - KN(d_2)B(t, T)$ avec :

S_t prix en date t de l'actif sous-jacent (action) ; $d_1 = \frac{\ln(\frac{S_t}{K}) + (r + \sigma^2/2)(T - t)}{\sigma\sqrt{T - t}}$ et $d_2 = d_1 - \sigma\sqrt{T - t}$;

$B(t, T) = e^{-r(T-t)}$ taux d'actualisation et enfin $N(\cdot)$ la fonction de répartition de la loi $N(0, 1)$.

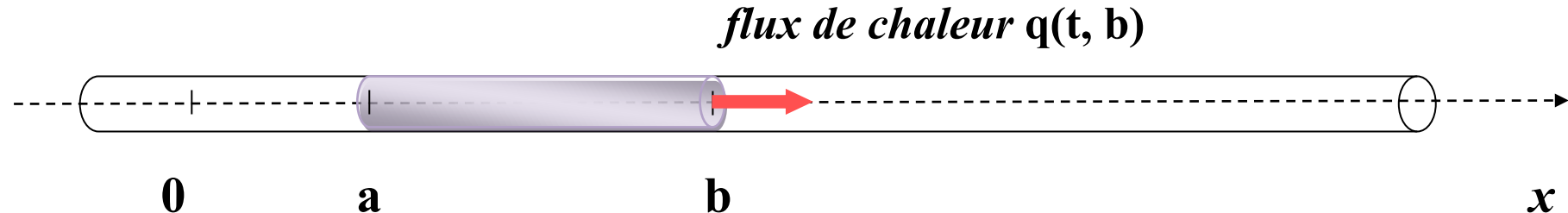
Soit $C_t = f(t, S_t)$ où $f : [0, T] \times \mathbb{R}_+^* \rightarrow \mathbb{R}$. Expliciter $f(t, x)$ et calculer la « grecque » $\Delta_t = \frac{\partial f}{\partial x}(t, x)$.

Vérifier que f est solution de l'EDP dite de **Black&Scholes (1973)** :

$$0 < t < T, x > 0 : \quad \frac{\partial f}{\partial t}(t, x) - rf(t, x) + \frac{(\sigma x)^2}{2} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(t, x) + rx \frac{\partial f}{\partial x}(t, x) = 0$$

Condition « initiale » ?

On s'intéresse à l'équation de la chaleur sur une barre infinie homogène et parfaitement isolée (hypothèses physiques usuelles...).



Bilan d'énergie (chaleur) sur le tronçon $[a, b]$ (**loi de conservation**)

$$\frac{d}{dt} \left(\int_a^b \rho c \theta(t, x) dx \right) = - (q(t, b) - q(t, a))$$

où ρ densité de masse linéique (kg.m^{-1}), c capacité calorifique du matériau ($\text{J.K}^{-1}.\text{kg}^{-1}$).

Loi de Fourier (1822, J.-B. Biot 1804):

$$q(t, x) = - \lambda \frac{\partial \theta}{\partial x}(t, x) \text{ où } \lambda \text{ conductivité thermique (m.J.s}^{-1}.\text{K}^{-1})$$

$$\Rightarrow \text{(équation de la chaleur)} \quad \frac{\partial \theta}{\partial t} = \frac{\sigma^2}{2} \frac{\partial^2 \theta}{\partial x^2} \quad \text{avec } \sigma^2 = 2D ; D = \frac{\lambda}{\rho c}$$

$D = \frac{\lambda}{\rho c}$ **diffusivité thermique** du matériau en $\text{m}^2.\text{s}^{-1}$ (quelques valeurs à 20 °C : fonte de 10 à 12×10^{-6} , acier 12 à 15×10^{-6} , laine de verre 0.58×10^{-6} , air 20×10^{-6} ...)

Plus intéressant : $\sigma^2 = 2D$ en $\text{m}^2.\text{s}^{-1}$ et donc $\sigma = \sqrt{2D}$ en $\text{m.s}^{-1/2}$

→ σ coefficient de diffusion « presque homogène à une vitesse »

Pour déterminer la solution (si existence et unicité), il faut une condition initiale (**problème de Cauchy**) :

$$\theta(t = 0, x) = \theta_0(x) \text{ avec } \theta_0 \text{ donnée du problème}$$

On parle d'**EDP d'évolution de type parabolique** avec condition initiale $\theta_0(x)$. A-t-on des conditions aux bords ou limites (si oui, lesquelles ?).

Principe de superposition :

- l'EDP de la chaleur est linéaire
- si θ_1 est solution associée à la condition initiale $\theta_{1,0}(x)$ et θ_2 solution associée à $\theta_{2,0}(x)$, alors $\lambda_1\theta_1 + \lambda_2\theta_2$ est solution avec CI :

$$x \rightarrow \lambda_1\theta_{1,0}(x) + \lambda_2\theta_{2,0}(x)$$

Notion de solution élémentaire : $p(t, x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi t}} \exp\left(-\frac{x^2}{2t\sigma^2}\right)$, $t > 0$, $x \in \mathbb{R}$

Lorsque $t \downarrow 0$,

$$p(t, x) \rightarrow \delta_0(x) = \text{« fonction » de Dirac au point } x = 0 \text{ (**distribution**)}$$

De même, $p(t, x - y)$ solution associée à $\delta_y(x)$

Conséquence. On écrit formellement $\theta_0(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} \theta_0(y) \delta_y(x) dy$ et on utilise le principe de superposition pour obtenir « la »

Solution générale :

$$(SG) \quad \theta(t, x) = \int_{-\infty}^{+\infty} \theta_0(y) p(t, x - y) dy \quad (\text{produit de convolution})$$

Remarque : l'énergie (chaleur) est conservée au cours du temps puisque

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \rho c \theta(t, x) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} \rho c \theta_0(y) \left(\int_{-\infty}^{+\infty} p(t, x - y) dx \right) dy = \int_{-\infty}^{+\infty} \rho c \theta_0(y) dy .$$

Exercice 2.1 On suppose θ_0 continue positive nulle à l'infini et $0 < Q_0 = \int_{-\infty}^{+\infty} \rho c \theta_0(y) dy < +\infty$.

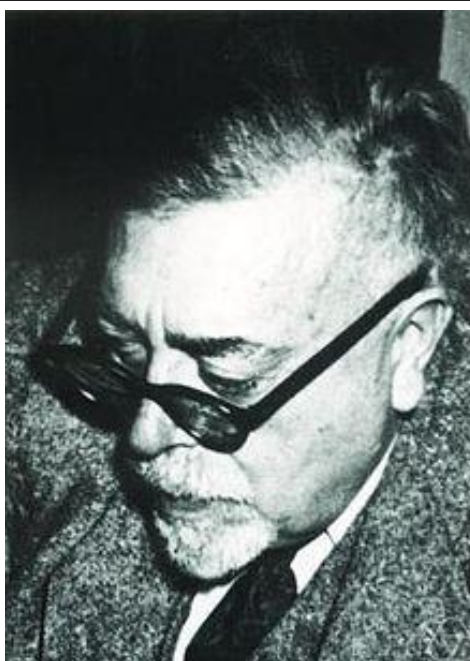
Montrer que (SG) définit une fonction $\theta(t, x)$ de classe C^∞ sur $]0, +\infty[\times \mathbb{R}$ solution (forte) de l'EDP et nulle à l'infini pour tout $t > 0$.

☺ $x \in \mathbb{R} \rightarrow p(t, x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi t}} \exp\left(-\frac{x^2}{2t\sigma^2}\right)$ est la densité de probabilité de présence au point x et en date t d'une particule brownienne issue de $x = 0$ et qui diffuse avec le coefficient σ ! (cf. **A. Einstein** et ses "*Investigations on the theory of the Brownian Movement*", réf. [5]). (voir aussi la vidéo en réf. [6])

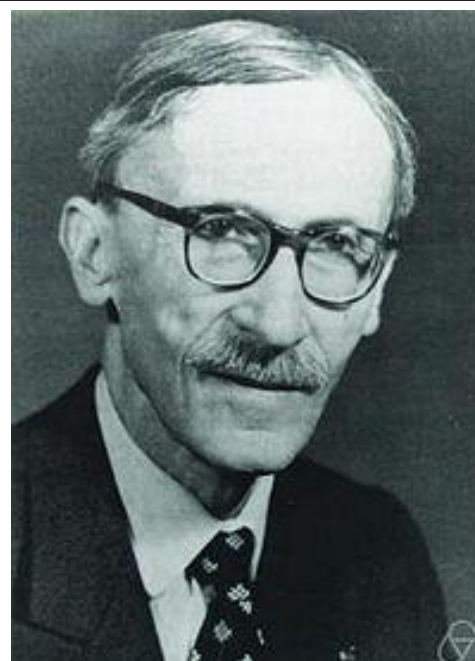
Dit autrement (**N. Wiener**, **P. Lévy**) : $x \in \mathbb{R} \rightarrow p(t, x)$ est la densité de probabilité de la v.a. σB_t où $t \rightarrow B_t$ désigne un mouvement brownien standard (appelé encore processus de Wiener).



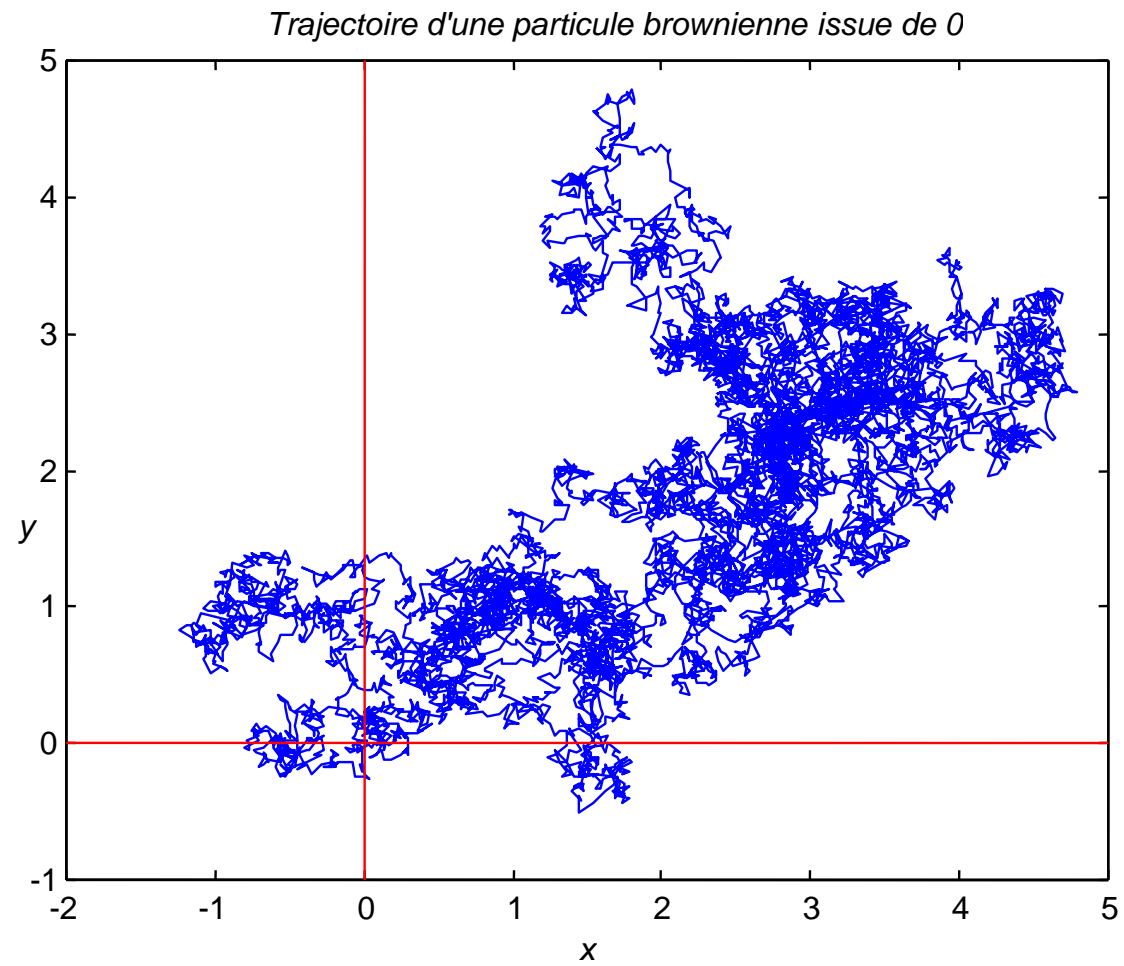
Robert Brown, botaniste, 1773-1858



Norbert Wiener, 1894-1964



Paul Lévy, 1886-1971



Théorème ou formule de représentation probabiliste de la solution de l'équation de la chaleur (pour une barre infinie...)

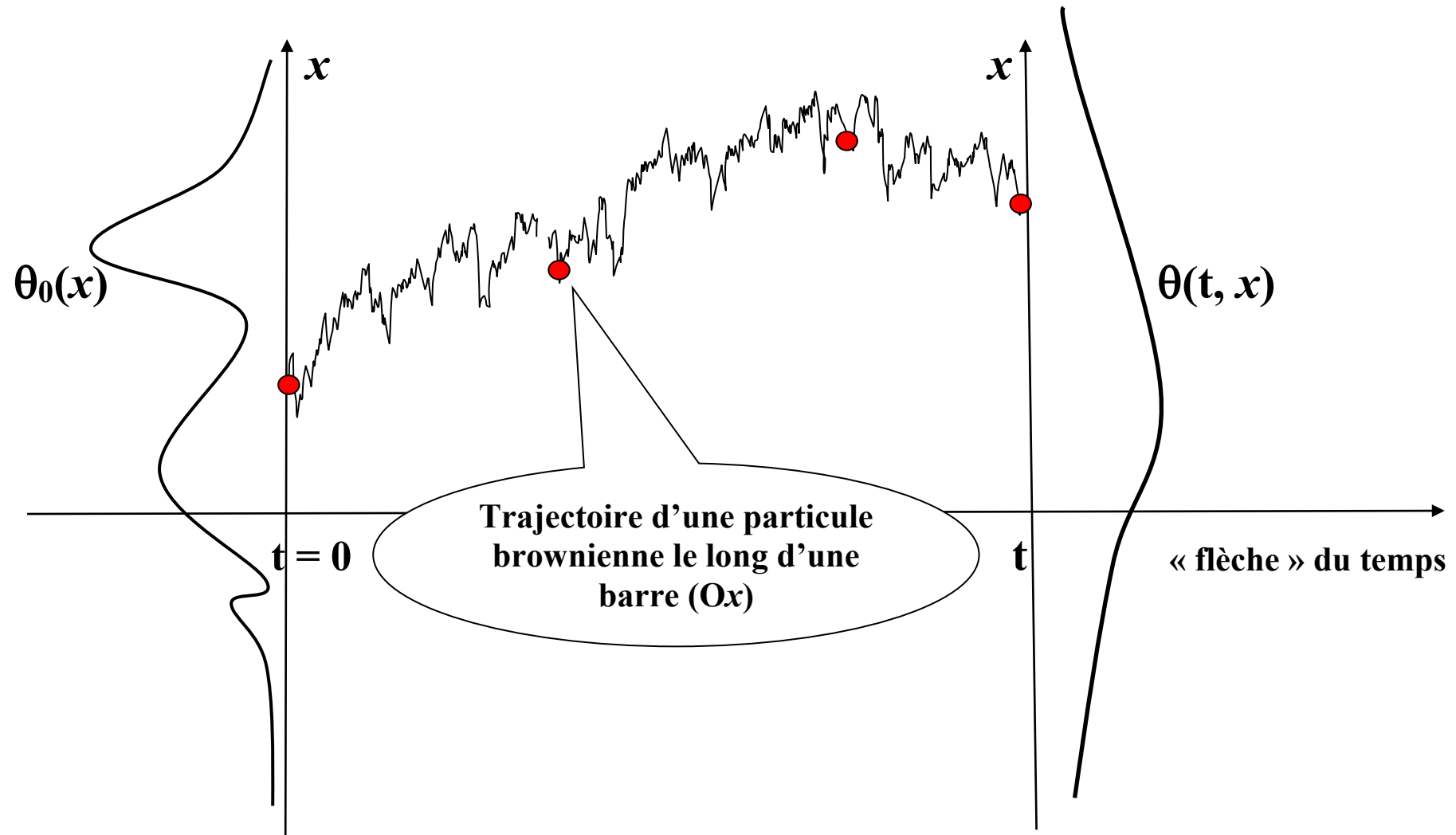
$$\theta(t, x) = E[\theta_0(x + \sigma B_t)] \quad \text{avec } (B_t)_{t \geq 0} \text{ MB standard, } \sigma = \sqrt{2D} = \sqrt{\frac{2\lambda}{\rho c}} \text{ (m.s}^{-1/2}\text{)}$$

Exercice 2.2 Prouver le théorème précédent.

Exercice 2.3 Par utilisation simple de la méthode de Monte-Carlo, obtenir une estimation statistique de la température $\theta(t, x)$ en un point x quelconque de la barre et pour une date t quelconque. On précisera également une fourchette d'estimation en donnant un intervalle de confiance à 95%.

☞ Mise en œuvre : **problème 1 du TP 1**

Interprétation probabiliste de l'équation de la chaleur : diffusion de « grains de chaleur »



Densité initiale ($t = 0$) de particules : $y \rightarrow d_0(y) = k^{-1} \times \theta_0(y)$ où k est une constante de normalisation.

Ecrivons $d_0(x)dx \approx \frac{n_0(x)}{N}$ où N est le nombre total de particules et $n_0(x)$ le nombre d'entre elles dans l'intervalle $[x, x + dx]$. En date t , la densité de particules au point x s'écrit en vertu de la **loi des grands nombres** (et sous hypothèse d'indépendance des différentes trajectoires)

$$\frac{n(t, x)}{N} \approx \sum_{dy} \frac{n_0(y)}{N} \times P(y + \sigma B_t \in [x, x + dx])$$

$$(N = +\infty) \quad d(t, x) = \int_{-\infty}^{+\infty} d_0(y) p(t, x - y) dy = k^{-1} \times \int_{-\infty}^{+\infty} \theta_0(y) p(t, x - y) dy$$

$$\Rightarrow \quad d(t, x) = k^{-1} \times \theta(t, x) = \frac{\theta(t, x)}{\int_{-\infty}^{+\infty} \theta_0(x) dx}$$

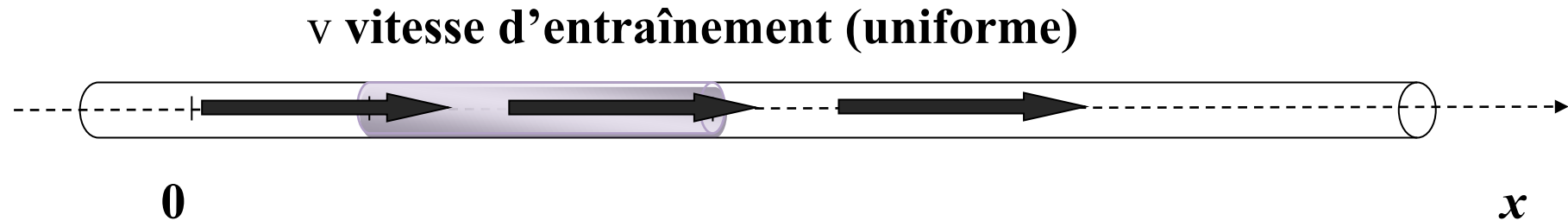
Exercice 2.4 Soit X_0 une variable aléatoire de densité

$$x \rightarrow d_0(x) = k^{-1} \times \theta_0(x) \text{ où } k = \int_{-\infty}^{+\infty} \theta_0(x) dx .$$

1. Montrer que $d(t, x) = k^{-1} \times \theta(t, x)$ est bien la densité de probabilité de la v.a. $X_0 + \sigma B_t$ où $(B_t)_{t \geq 0}$ est un MB standard indépendant de X_0 .
2. En déduire une méthode Monte-Carlo (méthode particulière) pour estimer la solution $\theta(t, x)$ pour (t, x) dans un rectangle de la forme $[0, T] \times \mathbb{R}$.

☞ Mise en œuvre : **problème 1, partie 2 du TP 1**

Cas plus général : barre infinie contenant un « fluide » en mouvement et présence d'un terme « source »



Nouvelle EDP de bilan (**équation d'advection-diffusion**) :

$$\rho c \frac{\partial \theta}{\partial t} = \lambda \frac{\partial^2 \theta}{\partial x^2} + f(t, x) - \rho c v \frac{\partial \theta}{\partial x} \Leftrightarrow \frac{\partial \theta}{\partial t} = \frac{\sigma^2}{2} \frac{\partial^2 \theta}{\partial x^2} + f_0(t, x) - v \frac{\partial \theta}{\partial x}$$

avec $\sigma^2 = 2D$; $D = \frac{\lambda}{\rho c}$; $f_0(t, x) = \frac{1}{\rho c} \times f(t, x)$

Formule de représentation probabiliste de la solution de l'équation de advection-diffusion

$$\theta(t, x) = E[\theta_0(x - vt + \sigma B_t)] + E[\int_0^t f_0(t - s, x - vs + \sigma B_s) ds]$$

avec $(B_t)_{t \geq 0}$ MB standard, $\sigma = \sqrt{2D} = \sqrt{\frac{2\lambda}{\rho c}}$ (m.s^{-1/2})

Exercice 2.5 Prouver le résultat précédent dans le cas $v = 0$ et $f(t, x) = f(x)$.

☞ La preuve générale sera obtenue facilement grâce au calcul stochastique...

On revient à une situation plus « réelle » où la barre est supposée « finie » :



On considère le problème classique de Dirichlet :

$$\frac{\partial \theta}{\partial t} = \frac{\sigma^2}{2} \frac{\partial^2 \theta}{\partial x^2} \quad \text{pour } t > 0 \text{ et } x \text{ dans }] -a, b[$$

$\theta(t = 0, x) = \theta_0(x)$ avec θ_0 donnée (condition initiale de type Cauchy)

$\theta(t, x = b) = \theta_b$ et $\theta(t, x = -a) = \theta_a$ (conditions de type Dirichlet)

Théorème ou formule de représentation probabiliste de la solution de l'équation de la chaleur pour une barre finie

$$\theta(t, x) = E[\theta(t - t \wedge T_x, x + \sigma B_{t \wedge T_x})]$$

avec $(B_t)_{t \geq 0}$ MB standard, $\sigma = \sqrt{2D} = \sqrt{\frac{2\lambda}{\rho c}}$ (m.s^{-1/2})

et où $T_x = \inf(t > 0 ; x + \sigma B_t \in \{-a, b\})$ est le premier instant (aléatoire) où le mouvement brownien $t \rightarrow x + \sigma B_t$ « sort » de la barre...

preuve : à nouveau grâce au calcul stochastique! Donc patience...

Exercice 2.6. Expliciter cette formule et montrer en quoi elle permet bien de résoudre le problème en fonction des données!

Mise en œuvre : **problème 2, TP 1**

Exercice 2.7

Etudier le cas stationnaire ($t = +\infty$) et en déduire une décomposition de la solution de la forme

$$\theta(t, x) = \theta_s(t, x) + \theta_b(t, x)$$

où $\theta_s(t, x)$ est un terme transitoire (qui tend vers 0 en $t = +\infty$) et $\theta_b(t, x)$ un terme qui converge vers la température en régime stationnaire.

Proposer une méthode Monte-Carlo pour estimer la température en un point x quelconque et à une date t future.

Exercice 2.8

Obtenir une interprétation probabiliste du terme $\theta_s(t, x)$ analogue à celle vue dans le cas d'une barre infinie. En déduire une nouvelle procédure Monte-Carlo pour estimer ce terme qui utilise une population de « grains de chaleur ».

En considérant la différence $\theta(t, x) - \theta(t = +\infty, x)$, proposer une procédure globale d'estimation de $\theta(t, x)$ qui consiste à utiliser une population de grains qui diffusent au cours du temps...

On a établi le lien suivant

$$\text{EDP : } \frac{\partial \theta}{\partial t} = \frac{\sigma^2}{2} \frac{\partial^2 \theta}{\partial x^2} \quad \leftrightarrow \quad \text{MB : } (t \rightarrow \sigma B_t)$$

$\theta(t, x) = E[\theta_0(x + \sigma B_t)]$ est solution de

$$\frac{\partial \theta}{\partial t} = \frac{\sigma^2}{2} \frac{\partial^2 \theta}{\partial x^2} ; \theta(t = 0, x) = \theta_0(x)$$

Par ailleurs, si X_0 est de loi de densité $d_0(x)$ indépendante de $(B_t)_{t \geq 0}$, alors la densité $d_t(x)$ de la v.a. $X_0 + \sigma B_t$ est (encore!) solution de

$$\frac{\partial \theta}{\partial t} = \frac{\sigma^2}{2} \frac{\partial^2 \theta}{\partial x^2} ; \theta(t = 0, x) = d_0(x)$$

On va considérer une classe plus large de processus aléatoires appelés processus de diffusion. Un tel processus est solution d'une **équation différentielle stochastique** (e.d.s.) du type

$$t > 0, \quad dX_t = b(X_t)dt + \sigma(X_t)dB_t$$

Par exemple, dans le cas $b(x) = v$ et $\sigma(x) = \sigma$ constants, on a

$$X_t = X_0 + vt + \sigma B_t$$

c'est-à-dire un MB avec dérive linéaire!

Dans ce cas particulier, on généralise sans difficulté les résultats obtenus, voir exercices qui suivent.

Exercice 3.1 $\theta(t, x) = E[\theta_0(x + vt + \sigma B_t)]$ est solution de

$$\frac{\partial \theta}{\partial t} = \frac{\sigma^2}{2} \frac{\partial^2 \theta}{\partial x^2} + v \times \frac{\partial \theta}{\partial x} ; \theta(t = 0, x) = \theta_0(x)$$

Exercice 3.2 Lorsque X_0 est une v.a. de loi de densité $d_0(x)$ indépendante du processus $(B_t)_{t \geq 0}$, la densité $d_t(x)$ de $X_t = X_0 + vt + \sigma B_t$ est solution de l'EDP

$$\frac{\partial \theta}{\partial t} = \frac{\sigma^2}{2} \frac{\partial^2 \theta}{\partial x^2} - v \times \frac{\partial \theta}{\partial x} ; \theta(t = 0, x) = d_0(x)$$

Cela reste vrai en dimension supérieure...

Richard Phillips Feynman (1918-1988) : physicien américain parmi les plus influents au XXème siècle

Mark Kac (1914-1984) : mathématicien américain d'origine polonaise spécialiste de théorie des probabilités

On considère un **processus de diffusion** quelconque solution de l'e.d.s.

$$t > 0, dX_t = b(X_t)dt + \sigma(X_t)dB_t ; X_0 = x$$

Attention au fait que le processus $t \rightarrow X_t$ démarre du point x , donc qu'il dépend de x . Pour rappeler cette dépendance, on notera E_x (au lieu de E) lorsque le calcul d'espérance en question est relatif à ce processus.

On pose (!)

$$\theta(t, x) = e^{ct} \times E_x[\theta_0(X_t)] + E_x\left[\int_0^t e^{cs} \times f_0(t-s, X_s) ds\right].$$

Alors, $\theta(t, x)$ est solution de l'EDP suivante (équation dite de Kolmogorov rétrograde)

$$\frac{\partial \theta}{\partial t}(t, x) - c\theta(t, x) = \frac{\sigma(x)^2}{2} \frac{\partial^2 \theta}{\partial x^2}(t, x) + b(x) \frac{\partial \theta}{\partial x}(t, x) + f_0(t, x)$$

$$\theta(t=0, x) = \theta_0(x)$$

Si maintenant X_0 est de loi de densité $d_0(x)$ indépendante de $(B_t)_{t \geq 0}$, alors la densité $d_t(x)$ du processus de diffusion X est solution de l'EDP (équation dite de Fokker-Planck ou Kolmogorov progressive)

$$\frac{\partial \theta}{\partial t}(t, x) = \frac{1}{2} \frac{\partial^2 (\sigma(x)^2 \theta(t, x))}{\partial x^2}(t, x) - \frac{\partial (b(x) \theta(t, x))}{\partial x}(t, x)$$

$$\theta(t=0, x) = d_0(x)$$

Considérons enfin le cas de l'EDP avec condition terminale

$$0 < t < T, \frac{\partial \theta}{\partial t}(t, x) - c\theta(t, x) + \frac{\sigma(x)^2}{2} \frac{\partial^2 \theta}{\partial x^2}(t, x) + b(x) \frac{\partial \theta}{\partial x}(t, x) + f_0(t, x) = 0$$

$$\theta(t = T, x) = \theta_T(x)$$

On considère le processus de diffusion solution de l'e.d.s.

$$t > 0, dX_t = b(X_t)dt + \sigma(X_t)dB_t$$

L'expression probabiliste de la solution

$$\theta(t, x) = E[e^{-c(T-t)} \theta_T(X_T) + \int_t^T e^{-c(s-t)} f_0(s, X_s) ds \mid X_t = x]$$

est appelée **formule de Feynman-Kac**.

Considérons le problème classique en physique (*équation de Laplace*)

$$\Delta\theta(x) = 0 \text{ sur un domaine } \Omega \subset \mathbb{R}^n \text{ (}\theta \text{ est dite harmonique sur } \Omega\text{)}$$

$$\theta(x) = \theta_0(x) \text{ pour } x \in \partial\Omega \text{ (« bord » de } \Omega \text{ supposé régulier)}$$

La fonction θ_0 est supposée continue et connue. On montre que la solution (au sens usuel) existe et est unique. De plus, on a

$$\theta(x) = \mathbb{E}[\theta_0(x + W_{T_x})]$$

où $(W_t)_{t \geq 0}$ est un mouvement brownien n -dimensionnel standard et

$$T_x = \inf(t > 0 ; x + W_t \in \partial\Omega)$$

le premier temps d'atteinte de la frontière $\partial\Omega$ du domaine (« hitting time ») du processus $X_t = x + W_t$!

On rappelle l'EDP de B&S (voir exercice 1.3, slide 4)

$$(0 < t < T, x > 0) \quad \frac{\partial f}{\partial t}(t, x) - rf(t, x) + \frac{(\sigma x)^2}{2} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(t, x) + rx \frac{\partial f}{\partial x}(t, x) = 0$$

$$(\text{condition terminale}) \quad f(T, x) = (x - K)^+$$

On considère le processus de diffusion

$$dS_t = b(S_t)dt + \sigma(S_t)dB_t \text{ avec } b(x) = rx \text{ et } \sigma(x) = \sigma x$$

D'après la formule de Feynman-Kac, la valeur C_t en date t du call est de la forme :

$$C_t = f(t, S_t) = e^{-r(T-t)} E[(S_T - K)^+ | S_t = x] \text{ si } S_t = x$$

Or le cours de calcul stochastique enseigne que la loi de S_T sachant $S_t = x$ est la loi de la v.a.

$$S = x \times \exp\left(\left(r - \frac{\sigma^2}{2}\right)(T - t) + \sigma\sqrt{T - t} U\right) \quad \text{avec } U \text{ de loi normale } N(0, 1)$$

La formule de transfert conduit après calcul à la **formule dite de Black & Scholes** (obtenue en 1973 en ramenant directement l'EDP initiale à l'équation de la chaleur par un changement de variables) :

$$C_t = N(d_1) \times S_t - K N(d_2) \times e^{-r(T-t)} \quad \text{où :}$$

1. S_t = prix en date t de l'actif sous-jacent (action)

$$2. d_1 = \frac{\ln\left(\frac{S_t}{K}\right) + (r + \sigma^2/2)(T - t)}{\sigma\sqrt{T - t}} ; d_2 = d_1 - \sigma\sqrt{T - t} = \frac{\ln\left(\frac{S_t}{K}\right) + (r - \sigma^2/2)(T - t)}{\sigma\sqrt{T - t}}$$

3. $N(\cdot)$ la fonction de répartition de la loi $N(0, 1)$

Retour sur le 1er objectif du cours : représentation probabiliste de la solution de certaines EDPs et méthodes Monte-Carlo de résolution

Cela a été vu sur le cas simple de l'équation 1D de la chaleur dans deux situations classiques :

- EDP parabolique (évolution dans le temps à partir d'une condition initiale) avec conditions aux bords de type Dirichlet pour le cas d'une barre « finie »
- EDP elliptique (équation stationnaire) dans le cas d'une barre finie (\Rightarrow théorème de la ruine du joueur)

Mise en œuvre de la méthode Monte-Carlo de deux manières différentes :

- En un point particulier (t, x) du domaine via une représentation de type Kolmogorov rétrograde (\Rightarrow souplesse de la méthode) (TP 1 et 3)
- Globalement sur une région $\{t \leq T, x\}$ via une représentation de type Kolmogorov progressive (ou Fokker-Planck) (\Rightarrow méthode particulière...) (TP 2 et TP 3 facultatif)

Retour sur le 2ème objectif du cours : faire du lien entre les différents cours (Monte-Carlo, Calcul Sto. et Info)

L'extension des résultats précédents à des EDPs linéaires du second ordre de type parabolique ou elliptique quelconques a été possible grâce au calcul stochastique qui a permis de considérer des courbes aléatoires caractéristiques qui ont la propriété de martingale!

Lien « intime » entre EDPs et Probabilités :

(correspondance) EDPs paraboliques/elliptiques \leftrightarrow Processus de diffusion

Lien « intime » car on a vu la cohérence entre une vision macroscopique et une vision microscopique d'une équation de diffusion d'une population de particules

\Rightarrow la nature (« physique ») suggère des méthodes de type Monte-Carlo pour des équations de diffusion quelconques

Pour aller plus loin :

- **Dimension 2, 3, 4 et grande dimension, domaine compliqué et conditions aux bords quelconques**
- **Aspects théoriques : processus de diffusion, processus de Markov, e.d.s.**
- **Equations non linéaires, EDPs hyperboliques...**

1. B. Lapeyre, Etienne Pardoux, Rémi Sentis, *Méthodes de Monte-Carlo pour les équations de transport et de diffusion*, SMAI, Springer, 1998
2. Jean-Pierre Fouque, *Relations entre probabilités et équations aux dérivées partielles*, Techniques de l'Ingénieur, traité Sciences Fondamentales
3. G. Debeaumarché, *Introduction aux équations aux dérivées partielles*, Techniques de l'Ingénieur, traité Sciences Fondamentales
4. Bertrand Duplantier, Le mouvement brownien, divers et ondoyant, Séminaire Poincaré, 1 (2005), 155-212 - www.bourbaphy.fr/avril2005.html
5. A. Einstein, *Investigations on the theory of the Brownian Movement*, Dover Publications, 1905 - http://www.damtp.cam.ac.uk/user/gold/pdfs/teaching/einstein_brownian05.pdf
6. Jean Perrin et le mouvement brownien, Gérard Rumebe, UPMC (2001) http://www.canal-u.tv/video/science_en_cours/jean_perrin_et_le_mouvement_brownien_2001.8

Reprenons le cas de l'équation de la chaleur. Soit θ vérifiant

$$\frac{\partial \theta}{\partial t} = \frac{\sigma^2}{2} \frac{\partial^2 \theta}{\partial x^2} \text{ et } \theta(t=0, x) = \theta_0(x) \text{ (CI)}$$

Pour t dans $[0, T]$, on a d'après la formule d'Itô

$$d(\theta(T - t, x + \sigma B_t)) = - \frac{\partial \theta}{\partial t} dt + \sigma \frac{\partial \theta}{\partial x} dB_t + \frac{\sigma^2}{2} \frac{\partial^2 \theta}{\partial x^2} dt = \sigma \frac{\partial \theta}{\partial x} dB_t$$

ce qui prouve que le processus $t \rightarrow M_t = \theta(T - t, x + \sigma B_t)$ est une martingale.

En particulier, $E(M_0) = E(M_T)$, i.e. $\theta(T, x) = E[\theta(0, x + \sigma B_T)]$, et en tenant compte de la CI, on obtient :

$$\theta(T, x) = E[\theta_0(x + \sigma B_T)]$$