

TD probabilités. 2/12/98

1. On pose $L = X_1 + X_2 + \dots + X_N$.

$$\begin{aligned}\bar{L} = \mathcal{E}(L) &= \mathcal{E}(X_1 + X_2 + \dots + X_N) \\ &= \sum_{i=1}^N \mathcal{E}(X_i) \\ &= 0.\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\text{Var}(L) &= \mathcal{E}((L - \bar{L})^2) \\ &= \mathcal{E}(L^2) - \mathcal{E}(L)^2 \\ &= \mathcal{E}(L^2) \\ &= \mathcal{E}\left(\sum_{i=1}^N X_i \times \sum_{j=1}^N X_j\right) \\ &= \mathcal{E}\left(\sum_{i=1}^N X_i^2 + \sum_{i=1}^N \sum_{j \neq i} X_i X_j\right) \\ &= \mathcal{E}\left(\sum_{i=1}^N X_i^2\right) + \mathcal{E}\left(\sum_{i=1}^N \sum_{j \neq i} X_i X_j\right)\end{aligned}$$

Comme tous les X_i sont

indépendants deux à deux:

$$\begin{aligned}&= \sum_{i=1}^N \mathcal{E}(X_i^2) + \sum_{i=1}^N \sum_{j \neq i} \mathcal{E}(X_i) \mathcal{E}(X_j) \\ &= \sum_{i=1}^N \mathcal{E}(X_i^2) \\ &= N\sigma^2\end{aligned}$$

$$\text{Car, } \forall i, \mathcal{E}(X_i^2) = \text{Var}(X_i) + [\mathcal{E}(X_i)]^2 = \text{Var}(X_i)$$

2.

$$Z = \frac{\sum_{i=1}^N X_i}{\sigma\sqrt{N}}$$

a/

$$\begin{aligned}g_Z(t) &= \mathcal{E}(e^{itZ}) \\ &= \mathcal{E}\left(e^{it \sum_{j=1}^N X_j / (\sigma\sqrt{N})}\right) \\ &= \mathcal{E}\left(e^{\sum_{j=1}^N iX_j t / (\sigma\sqrt{N})}\right) \\ &= \mathcal{E}\left(\prod_{j=1}^N e^{iX_j t / (\sigma\sqrt{N})}\right)\end{aligned}$$

Comme tous les X_i sont indépendants deux à deux:

$$= \prod_{j=1}^N \mathcal{E}(e^{iX_j t / (\sigma\sqrt{N})})$$

$$= g_{X_j}(t / (\sigma\sqrt{N}))^N, \text{ j qcq.}$$

b/ D'une manière générale, une fonction f possède un développement de Taylor à l'ordre n au voisinage de a ssi:

$$f(x) = f(a) + \frac{(x-a)}{1!} f^{(1)}(a) + \frac{(x-a)^2}{2!} f^{(2)}(a) + \dots + \frac{(x-a)^n}{n!} f^{(n)}(a) + (x-a)^n \epsilon(x-a)$$

, avec $\lim_{x \rightarrow 0} \epsilon(x) = 0$.

Commençons par effectuer un développement de Taylor à l'ordre 3 de $g_{x_i}(\frac{t}{\sigma\sqrt{N}})$ autour de 0.

$$g_{x_i}(\frac{t}{\sigma\sqrt{N}}) = 1 + g_{x_i}^{(1)}(0) + \frac{t^2}{\sigma^2 N} \frac{g_{x_i}^{(2)}(0)}{2!} + \frac{t^3}{\sigma^{3/2} N^{3/2}} \frac{g_{x_i}^{(3)}(0)}{3!} + \frac{t^3}{\sigma^{3/2} N^{3/2}} \epsilon(\frac{t}{\sigma\sqrt{N}})$$

D'une manière générale, pour toute VA Y , et qqsoit t , la fonction génératrice g_Y s'écrit:

$$g_Y(t) = \sum_{j=0}^{\infty} \frac{(t)^j}{j!} g_Y^{(j)}(0).$$

En identifiant avec l'équation précédente, on obtient:

$$g_Y^{(j)}(0) = i^j \mathcal{E}(Y^j)$$

D'où:

$$g_{X_i}^{(1)}(0) = i \mathcal{E}(X_i) = 0$$

$$g_{X_i}^{(2)}(0) = i^2 \mathcal{E}(X_i^2) = -\sigma^2$$

On a donc:

$$g_{x_i}(\frac{t}{\sigma\sqrt{N}}) = 1 + \frac{1}{N} \left(\frac{-t^2}{2} + \frac{t^3}{\sigma^{3/2} N^{1/2}} \frac{g_{x_i}^{(3)}(0)}{3!} + \frac{t^3}{\sigma^{3/2} N^{1/2}} \epsilon(\frac{t}{\sigma\sqrt{N}}) \right)$$

Finalement,

$$\begin{aligned} \lim_{N \rightarrow \infty} g_Z(t) &= \lim_{N \rightarrow \infty} g_{X_j}(t / (\sigma\sqrt{N}))^N \\ &= \lim_{N \rightarrow \infty} \left[1 + \frac{1}{N} \left(\frac{-t^2}{2} + \frac{t^3}{\sigma^{3/2} N^{1/2}} \frac{g_{x_i}^{(3)}(0)}{3!} + \frac{t^3}{\sigma^{3/2} N^{1/2}} \epsilon(\frac{t}{\sigma\sqrt{N}}) \right) \right]^N \\ &= e^{-\frac{t^2}{2}} \end{aligned}$$

Il s'agit de la fonction génératrice de la loi normale centrée réduite. La fonction génératrice d'une loi de probabilité étant unique, on en déduit que la VA Z suit une loi normale centrée réduite.

$$f_Z(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}}$$

c/ Le nombre total N de sauts s'écrit:

$$N = \frac{t}{\tau}$$

L'hypothèse $t \gg \tau$ implique que N est très grand.

Rigoureusement, N étant un entier, t est une variable discrète. En pratique, et à partir de la question suivante, on supposera que τ est suffisamment petit pour considérer t comme étant continue.

$$X(t) = \sum_{i=1}^N X_i = \sigma \sqrt{\frac{t}{\tau}} Z$$

Ce changement de variable est bijectif et monotone, donc on peut écrire:

$$f_X(x) = f_Z(z) \frac{1}{|dx/dz|}$$

$$\frac{dx}{dz} = \sigma \sqrt{\frac{t}{\tau}}$$

D'où:

$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sqrt{\frac{\sigma^2 t}{\tau}}} e^{-\frac{x^2}{\frac{\sigma^2 t}{\tau}}}$$

3. Il suffit de dériver f_X . On trouve:

$$D = \frac{\sigma^2}{2\tau}$$

Le phénomène physique mis en jeu est bien sûr la diffusion. Ainsi, partant d'un problème simple de marche aléatoire, on met en évidence le fait que la position $X(t)$ de la grenouille décrit exactement la loi de la diffusion, pour $t \gg \tau$. On a travaillé avec une hypothèse simple de marche unidimensionnelle (la grenouille se déplace dans un tuyau), mais cette démonstration se généralise à n dimensions. Ceci peut s'appliquer à de nombreux exemples dans la nature (cf par ex exercice sur la diffusion de colorant au sein d'un milieu homogène).

4.

$$W = \sum_{i=1}^N (X_i - l) = \sum_{i=1}^N X_i - Nl = X(t) - Nl$$

La fonction ϕ , qui à X associe W est bijective et monotone, donc on peut écrire:

$$h_X(x) = h_W(w) \frac{1}{\left| \frac{dx}{dw} \right|}$$

W est une VA de moyenne nulle, donc elle obéit à la loi de probabilité précédente:

$$h_W(w) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sqrt{2Dt}} e^{-\frac{w^2}{4Dt}}$$

Donc:

$$h_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sqrt{2Dt}} e^{-\frac{(x-Nl)^2}{4Dt}} \left| \frac{dx}{dw} \right|$$

$$\Leftrightarrow h_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sqrt{2Dt}} e^{-\frac{(x-Nl)^2}{4Dt}}$$

Posons $V = \frac{l}{\tau}$.

V a la dimension d'une vitesse. On a donc:

$$Nl = \frac{t}{\tau} V \tau = Vt.$$

Ainsi:

$$h_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sqrt{2Dt}} e^{-\frac{(x-Vt)^2}{4Dt}}$$

On a donc affaire à une variable aléatoire qui suit une loi normale dont la moyenne se déplace au cours du temps.

Que se passe-t-il pour l'équation de la question précédente?

$$\frac{\partial h_X}{\partial t} = \frac{e^{-\frac{(x-Vt)^2}{4Dt}}}{\sqrt{2\pi}\sqrt{2D}} t^{-1/2} \left[\frac{-1}{2t} + \frac{1}{4Dt^2} [2Vt(x-Vt) + (x-Vt)^2] \right]$$

$$\frac{\partial h_X}{\partial x} = \frac{e^{-\frac{(x-Vt)^2}{4Dt}}}{\sqrt{2\pi}\sqrt{2D}} t^{-1/2} \left[-\frac{(x-Vt)}{2Dt} \right]$$

$$\frac{\partial^2 h_X}{\partial x^2} = \frac{e^{-\frac{(x-Vt)^2}{4Dt}}}{\sqrt{2\pi}\sqrt{2D}} t^{-1/2} \left[\frac{(x-Vt)^2}{4Dt^2} - \frac{1}{2t} \right] \frac{1}{D}$$

On trouve donc:

$$\frac{\partial h_X}{\partial t} - V \frac{\partial h_X}{\partial x} = D \frac{\partial^2 h_X}{\partial x^2}$$

Il s'agit d'une équation d'advection-diffusion ($V \frac{\partial h_X}{\partial x}$: terme d'advection, et $D \frac{\partial^2 h_X}{\partial x^2}$: terme de diffusion).

Rq: On aurait pu arriver à la même conclusion de manière plus élégante en utilisant h_W . h_W est une fonction de w et de t . W suit une loi de proba de moyenne nulle, donc elle vérifie l'équation précédente, à ceci près que w est une fonction de t : la dérivée par rapport au temps doit donc s'interpréter comme une dérivée particulière:

$$\frac{dh_W}{dt} = \frac{\partial h_W}{\partial t} + \frac{\partial h_W}{\partial w} \frac{\partial w}{\partial t} = \frac{\partial h_W}{\partial t} - V \frac{\partial h_W}{\partial w}$$