

①

1) Rappel de Proba / th. mesure

$(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ est un espace probabilisé avec \mathcal{F} une σ -algèbre

$X: (\Omega, \mathcal{F}) \xrightarrow{\text{mesurable}} (\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$ est une variable aléatoire

on note \mathcal{F}_X ou $\sigma(X)$ la plus petite sous-tribu de \mathcal{F}

telle que $X: (\Omega, \mathcal{F}_X) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$ est une fonction mesurable

Rappel: $X: (\Omega, \mathcal{F}) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$ mesurable $\Leftrightarrow \forall O \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$
 $X^{-1}(O) \in \mathcal{F}$.

Exemple: $A \in \mathcal{F}$, χ_A est mesurable et χ_A est \mathcal{F}_A -mesurable

avec $\mathcal{F}_A = \{\emptyset, \Omega, A, \bar{A}\}$

\uparrow complémentaire de A dans Ω .

Le mme de Doob - Dynkin

Soient X et Y deux v.a.

Y est \mathcal{F}_X -mesurable ssi $\exists g: (\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R})) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$
tq $Y = g(X)$

Exemple: 1) Y est $\sigma(X_0, X_1, X_2)$ -mesurable $\Leftrightarrow \exists g$ tq

$$Y = g(X_0, X_1, X_2)$$

2) Soit $X \sim \mathcal{N}(0, 1)$ alors $Y = X^2$ est $\sigma(X)$ -mesurable

3) Soit $X = (X_k)_{k \in \mathbb{N}}$ un processus stochastique

on définit $\mathcal{F}_k = \sigma((X_i)_{i \leq k})$

\mathcal{F}_k est une suite \nearrow pour l'inclusion: $\mathcal{F}_k \subset \mathcal{F}_{k+1} \dots$

② 4) Un processus $Y = (Y_k)_{k \in \mathbb{N}}$ est adapté au processus X
 signifie que $\forall k \in \mathbb{N}, Y_k \in \sigma((X_i)_{i \leq k})$

2) Processus Markovien

Soit $X = (X_t)_{t \in \mathbb{R}^+}$ un processus.

X est un processus Markovien ssi il vérifie la formule de Chapman - Kolmogorov

$$P(X_{t_2} \in dx_{t_2} / X_{t_0} \in dx_{t_0}) = \int P(X_{t_2} \in dx_{t_2} / X_{t_1} \in dx_{t_1}) \cdot P(X_{t_1} \in dx_{t_1} / X_{t_0} \in dx_{t_0})$$

$t_0 < t_1 < t_2$

exemple: si X est Markovien

$$P(X_{t_0} \in dx_{t_0} \text{ et } X_{t_1} \in dx_{t_1} \text{ et } X_{t_2} \in dx_{t_2})$$

$$= \underbrace{P(X_{t_2} \in dx_{t_2} / X_{t_1} \in dx_{t_1})}_{\text{et une transition}} \cdot P(X_{t_1} \in dx_{t_1} / X_{t_0} \in dx_{t_0}) \cdot P(X_{t_0} \in dx_{t_0})$$

3) Processus d'Ito

a) Mouvement Brownien

$B = (B_t)_{[0, T]}$ défini comme Markovien de transitions
 Gaussienne vérifie $B_{t+h} = B_t + \xi \sqrt{h}$, h arbitraire ($h \geq 0$)
 $B_0 = 0$ $\uparrow \sim \mathcal{N}(0, 1)$

$$\boxed{dB_t = \xi \sqrt{dt}}$$

\Rightarrow i) $B_{t+h} - B_t$ est indépendant de B_t
 ii) $\text{Var } B_t = t$ et $B_t \sim \mathcal{N}(0, t)$

...

③ Pour ω une réalisation, $t \mapsto B_t(\omega)$ est p.s. Continue
 car $E[|B_{t+h} - B_t|^4] = 3h^2 \rightarrow 0$

↑
 th. de continuité de Kolmogorov
 X_t admet une version continue si
 $\exists \alpha, \beta > 0 \text{ tq}$

$$E[|X_{t+h} - X_t|^\alpha] \leq C h^{1+\beta}$$

b) Processus d'Itô

On appelle processus d'Itô un processus C^0 en temps et qui est un processus Markovien

4) Intégrale Stochastique d'Itô :

Soit $\phi = (\phi_t)_{t \in [0, T]}$ un processus adapté à $B = (B_t)_{[0, T]}$
 ie $\forall t, \phi_t \in \mathcal{F}(B_s)_{s \leq t}$
 et telle que $E[\int_0^T \phi_t^2 dt] < +\infty \Rightarrow$ le processus est d'énergie moyenne finie.

Alors on peut montrer que

① $\lim_{n \rightarrow \infty} \sum \phi_{t_k} \Delta B_k = I(\phi) = \int_0^T \phi_t dB_t$ existe

Note : } normalement construction par étape : (1) définition
 } intégrable pour fonctions adaptées, puis (2) passage à classe
 de fonction plus grande...

② $\int_0^T \phi_t dB_t$ est l'intégrale d'Itô de ϕ contre B .

5) Caractérisation des processus d'Itô : (à énergie moyenne finie)

Tout processus d'Itô s'écrit de la forme

③ $X_t = X_0 + \int_0^t \phi_s ds + \int_0^t g_s dB_s$

ϕ et g des processus adaptés à B et d'énergie moyenne finie.

④ Une diffusion d'Ito est un processus qui vérifie

$$\textcircled{4} \quad X_t = X_0 + \int_0^t a(x_s) ds + \int_0^t b(x_s) dB_s$$

(a, b) 2 fonctions de carré sommable

Quand la définition de l'intégrale stochastique est donnée
on peut utiliser une notation différentielle pour simplifier

$$dX_t = a(x_t) dt + b(x_t) dB_t \quad \text{Pour } \textcircled{4}$$

$$\text{ou } dX_t = f_t dt + g_t dB_t \quad \text{Pour } \textcircled{3}$$

à noter que $\mathbb{E} \left[\int_0^T g_t dB_t \right] = 0 \quad \forall g_t. \quad (\text{adapté et d'énergie moyenne finie})$

on dit que $\int_0^t g_s dB_s$ est la partie "martingale"

$$dX_t = \underbrace{f_t dt}_{\text{"partie déterministe"}} + \underbrace{g_t dB_t}_{\text{partie "martingale"}} \equiv \text{semi-martingale}$$

en effet $\mathbb{E}[X_t] \equiv \mathbb{E}[X_0] + \mathbb{E} \left[\int_0^t f_s ds \right] + 0$

#1 - Seule la partie déterministe contribue à l'espérance

⑤ Formule d'Ito: \equiv Formule fondamentale du calcul Stochastique

Soit $dX_t = \overset{m}{a}_t dt + \overset{s}{b}_t dB_t$ un processus d'Ito
avec $(\overset{m}{a}, \overset{s}{b})$ 2 processus adaptés à \mathcal{B} et d'énergie
moyenne finie $\mathbb{E} \left[\int_0^T \overset{m}{a}_t^2 dt \right] < +\infty$
 $\mathbb{E} \left[\int_0^T \overset{s}{b}_t^2 dt \right] < +\infty$

⑤ on pose $Y_t = f(X_t)$ avec $f \in C^2$

Par continuité de f Y_t est un processus d'Ito.

\Rightarrow ~~$dY_t = a_t dt + b_t dB_t$~~ $\xrightarrow{O(\sqrt{dt})}$

$dY_t = a_t dt + b_t dB_t$ \equiv Peut-on exprimer (a, b) ?
développement en \sqrt{dt} à l'ordre dt

$$Y_{t+dt} = f(X_{t+dt}) = f(X_t + dX_t)$$

$$= f(X_t) + f'(X_t) dX_t + \frac{1}{2} f''(X_t) dX_t \cdot dX_t$$

qu'il faut développer à l'ordre dt

or $dX_t \cdot dX_t = (m_t dt + \sigma_t dB_t)^2$

$$= \sigma_t^2 \underbrace{(\int dB_t)^2}_{dB_t \cdot dB_t \quad O(dt)} + 2 m_t \sigma_t \underbrace{dt dB_t}_{dt \cdot dB_t \quad O(dt^{3/2})} + m_t^2 \underbrace{dt^2}_{dt \cdot dt \quad O(dt^2)}$$

cf remarque
#1
section 5]

or $\boxed{E[\int^2 dt] = dt}$

III donc la partie déterministe de $dX_t \cdot dX_t$ est $\sigma_t^2 dt$
la partie martingale est nulle.

$\Rightarrow \boxed{dX_t \cdot dX_t = \sigma^2 dt}$

on retient que

$$\begin{aligned} dt \cdot dt &= 0 & O(dt) \\ dt \cdot dB_t &= 0 & O(dt) \\ dB_t \cdot dB_t &= dt \end{aligned}$$

Ainsi

$$Y_{t+dt} = Y_t + f'(X_t) dX_t + \frac{1}{2} f''(X_t) \sigma_t^2 dt$$

$$\boxed{dY_t = \underbrace{\left[f'(X_t) m_t + \frac{\sigma_t^2}{2} f''(X_t) \right]}_{a_t} dt + \underbrace{f'(X_t) \sigma_t}_{b_t} dB_t}$$

est la formule d'Ito
qu'on retient à partir de

$$\boxed{dY_t = f'(X_t) dX_t + \frac{1}{2} f''(X_t) dX_t \cdot dX_t}$$

⑥ Note: si $Y_t = f(t, X_t)$ avec $f \in C^{1,2}$ on a

$$dY_t = \frac{\partial f}{\partial t}(t, X_t) dt + \frac{\partial f}{\partial x}(t, X_t) dX_t + \frac{1}{2} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(t, X_t) dX_t \cdot dX_t$$

Exemple: Calcul de l'intégrale de $\int_0^t B_s dB_s$

on propose $Y_t = f(B_t)$ avec $f(x) = \frac{x^2}{2}$ $f'(x) = x$
la formule d'Itô conduit à $f''(x) = 1$

$$dY_t = f'(B_t) dB_t + \frac{1}{2} f''(B_t) dt \\ = B_t dB_t + \frac{1}{2} dt$$

ainsi $Y_t - Y_0 = \int_0^t B_s dB_s + \frac{t}{2}$

soit $\int_0^t B_s dB_s = Y_t - Y_0 - \frac{t}{2}$
 $= \frac{B_t^2}{2} - 0 - \frac{t}{2}$

Conclusion:

$$\boxed{\int_0^t B_s dB_s = \frac{B_t^2}{2} - \frac{t}{2}}$$

Remarque: $E\left[\int_0^t B_s dB_s\right] = 0$ car c'est la partie martingale

ou justement $E\left[\frac{B_t^2}{2}\right] = \frac{1}{2} E[B_t^2] = \frac{1}{2} t$

tel que $E\left[\frac{B_t^2}{2} - \frac{t}{2}\right] = 0$ on retrouve bien que $E[\downarrow] = 0$.

Exercice Résoudre l'équation différentielle stochastique

$$dX_t = \mu X_t dt + \sigma X_t dB_t \quad \mu \text{ et } \sigma \text{ sont des constantes}$$

Posons $Y_t = f(t, B_t)$ avec $f(t, x) = e^{at+bx}$ $(a, b) \text{ constante}$

1) utiliser la formule d'Itô

2) Identifier (a, b) pour que $dY_t \equiv dX_t$

3) déduire $X_t(\omega) = \dots$

(7)

7] Dynamique des observables

Soit f_0 une observable ie une bornée

et ④ $\boxed{dX_t = m(X_t)dt + \sigma(X_t)dB_t}$ une diffusion d'Ito

on définit un flot sur l'espace des observables par

$$\boxed{f(t, x) \equiv \mathbb{E}[f_0(X_t^x)]}$$

où X_t^x est solution de ④
issue de $X_0^x(\omega) = x \quad \forall \omega$.
ie $X_0^x = x$

Attention: Pour vérifier que cela définit

bien un flot il est nécessaire
d'introduire des notions non vues cette année

(Espérance conditionnelle) \Rightarrow on admet que cela
définisse un flot !

i) $f(t, x)$ est différentiable en temps

$$f(t+dt, x) = \mathbb{E}[f_0(X_{t+dt}^x)]$$

$$= \mathbb{E}[f_0(X_t^x + dX_t^x)]$$

si $f_0 \in C^2$ d'après
formule d'Ito

$$= \mathbb{E}[f_0(X_t^x)] + \mathbb{E}\left[f_0'(X_t^x)dX_t^x + \frac{1}{2}f_0''(X_t^x)dX_t^x \cdot dX_t^x\right]$$

$$= f(t, x) + \mathbb{E}\left[m(X_t^x)f_0'(X_t^x) + \frac{1}{2}\sigma^2(X_t^x)f_0''(X_t^x)\right]dt + 0$$

d'où

$$\partial_t f(t, x) = \mathbb{E}[(\mathcal{L}f_0)(X_t^x)]$$

$$\text{avec } \mathcal{L}f_0 \equiv m \partial_x f_0 + \frac{1}{2} \sigma^2 \partial_x^2 f_0$$

espérance
partie martingale

ii) on admet que ce résultat conduit à

$$\boxed{\partial_t f = \mathcal{L}f}$$

(th de Kolmogorov Backward)

$$\boxed{\mathcal{L} \equiv m \partial_x + \frac{\sigma^2}{2} \partial_x^2}$$

Comme pour cas déterministe
on se rappelle que dyn. des observable
est rétrograde !

⑧

8) Dynamique des mesures

on déduit que avec $P_t(A) \equiv E[\chi_A(x_t^x)]$

on a

$$\partial_t P = \mathcal{L}^* P$$

avec

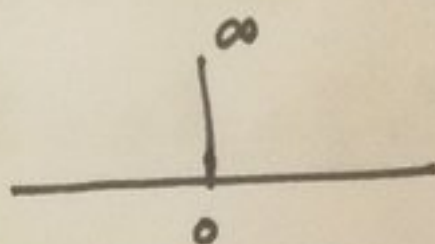
$$\mathcal{L}^* P = -\partial_x(mP) + \frac{1}{2} \partial_x^2(\sigma^2 P)$$

10) Exemple

10.1) Dynamique des mesures pour un Brownien.

$$B = (B_t) \quad B_0 = 0$$

$$\text{donc } P_0 = \delta(x)$$



avec $Y_t = f_0(B_t)$ la formule d'Itô séria

$$dY_t = f'_0(B_t) dB_t + \frac{1}{2} f''_0(B_t) dB_t \cdot dB_t$$

$$= f'_0(B_t) dB_t + \frac{1}{2} f''_0(B_t) dt$$

on a donc

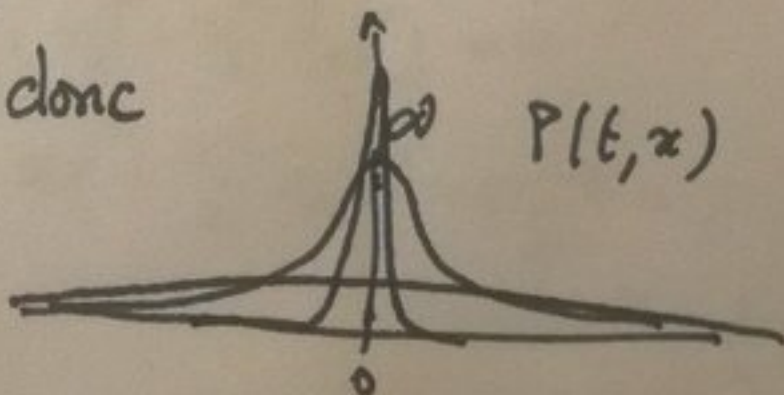
$$\mathcal{L}f \equiv \frac{1}{2} \partial_x^2 f$$

la dynamique des observables est donc

$$\partial_t f = \frac{1}{2} \partial_x^2 f$$

La dynamique des mesures est donc

$$\partial_t P = \frac{1}{2} \partial_x^2 P$$



⑤ 10.2 | Processus à flot gradient stochastique

Soit $dX_t = -X_t dt + \sigma dB_t$ avec $\sigma > 0$

de la forme $dX_t = m(X_t)dt + \sigma(X_t)dB_t$

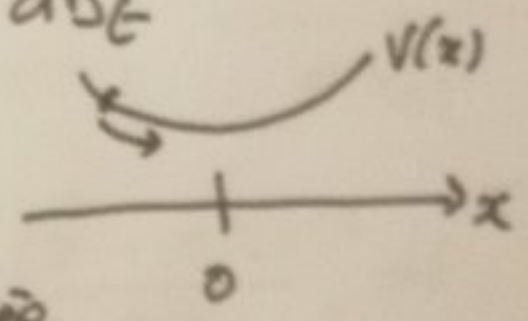
avec $m(X_t) = -X_t$

$\sigma(X_t) = \sigma$

est une dynamique de type flot gradient

$$dX_t = -\nabla V(X_t)dt + \sigma dB_t$$

avec $V(x) = \frac{x^2}{2}$



la dynamique des observables est donnée par

$$\partial_t f = \mathcal{L}f \quad \text{où} \quad \mathcal{L} = m\partial_x + \frac{\sigma^2}{2}\partial_x^2$$

soit $\mathcal{L} \equiv -x\partial_x + \frac{\sigma^2}{2}\partial_x^2$

d'où on déduit la dynamique des mesures

$$\boxed{\partial_t P = \partial_x(xP) + \frac{\sigma^2}{2}\partial_x^2 P} \quad (\Rightarrow) \quad \partial_t P = \mathcal{L}^*P$$

que vaut la distribution P^∞ si elle existe?

$$\boxed{P^\infty(x) = \lim_{t \rightarrow \infty} P(t, x)}$$

$$\text{donc } \partial_t P^\infty = 0 = \mathcal{L}^*P^\infty \quad \text{d'où}$$

$$\mathcal{L}^*P^\infty = 0 \quad (\Rightarrow) \quad \partial_x(xP^\infty + \frac{\sigma^2}{2}\partial_x P^\infty) = 0$$

$$(\Rightarrow) \quad xP^\infty + \frac{\sigma^2}{2}\partial_x P^\infty = C \stackrel{!}{=} 0$$

↑
pas de flux de proba
en $x \rightarrow \infty \Rightarrow C \stackrel{!}{=} 0$

$$\text{d'où } \frac{1}{P^\infty}\partial_x P^\infty = -\frac{2x}{\sigma^2}$$

$$\Rightarrow \ln P^\infty = -\frac{x^2}{\sigma^2} + C \Rightarrow$$

$$\boxed{P^\infty(x) = \frac{1}{\sigma} e^{-\frac{x^2}{\sigma^2}}}$$

normalisation

variance σ^2

est une gaussienne
de moyenne 0 et

10) 10.3] Probabilité d'un chemin / intégrale de chemin

$$dx_t = m(x_t) dt + \sigma(x_t) dB_t$$

or $dB_t = \int \sqrt{dt}$ d'où

$$\frac{1}{\sigma(x_t)} [dx_t - m(x_t) dt] = \int \sqrt{dt}$$

d'où

$$P(x_{t+dt} / x_t) \propto \exp \left[-\frac{1}{2 dt} \left(\frac{dx_t - m(x_t) dt}{\sigma(x_t)} \right)^2 \right]$$

$$\propto \exp \left[-\frac{1}{2} \left(\frac{\dot{x} - m(x)}{\sigma(x)} \right)^2 dt \right]$$

or $P(x_0, x_{dt}, x_{2dt}, \dots) = P(x_{ndt} / x_{(n-1)dt}) \dots P(x_{dt} / x_0) P(x_0)$

d'où

$$\textcircled{1} \quad P([x]_{0:T}) \sim \exp \left(-\frac{1}{2} \int_0^T \left(\frac{\dot{x} - m(x)}{\sigma(x)} \right)^2 dt \right) P(x_0)$$

dans cette notation $x(t)$ désigne un chemin C^1
mais les trajectoire de X_t ne sont pas C^1

Pour autant

les "trajectoires" qui contribuent à l'intégrale

① sont celles qui sont proches de trajectoire

"classique" (C^1)

Application en assimilation de données: La formulation continue d'un 4DVar est donnée par:

$$P(x_{[0:T]} / y_{[0:T]}) \propto P(y_{[0:T]} / x_{[0:T]}) P(x_{[0:T]})$$

$$\propto \exp \left(-\frac{1}{2} \int_0^T \|y_t - Hx_t\|_{R_t}^2 dt \right) \exp \left(-\frac{1}{2} \int_0^T \left(\frac{\dot{x} - m(x)}{\sigma(x)} \right)^2 dt \right)$$

$$P(x_0).$$

① Conclusion

$$P(x_{[0:T]} / y_{[0:T]}) \sim \exp\left(-\frac{1}{2} J[x]\right)$$

avec $J[x] \equiv$

$$\int_0^T \left(\frac{\dot{x} - m(x)}{\sigma(x)} \right)^2 dt + \int_0^T \|y_t - Hx_t\|_{R_t^{-1}}^2 dt$$

↑
fonctionnelle

$$+ \|x - x^b\|_{B^{-1}}^2$$

↑
écriture en dim n

en n -dimension

cela s'écrit $\|\dot{x} - m(x)\|_{Q^{-1}}^2$ avec $Q = \sigma \sigma^T$

$$J[x] = \begin{array}{l} \text{"erreur modèle"} \\ \int_0^T \dots \end{array} + \begin{array}{l} \text{"appel au obs"} \\ \int \dots \end{array} + \begin{array}{l} \text{"rappel à l'ébauche"} \\ + \|x - x^b\|_{B^{-1}}^2 \end{array}$$