

le 20/01/2019.

Rattrapage du C.C. "Equation différentielle Stochastiques et Applications"

Durée 1h 30 mn.

Dans tout le sujet $\{W_t\}$ est un mvt brownien standard

Exercice 1: On considère le processus stochastique

$$\{C_t = C_0 e^{\alpha W_t}, t \geq 0\}, \quad C_0 \geq 0, \quad C_0 = \text{constante}$$

1) Ecrire l'EDS associée au processus $\{C_t\}_{t \geq 0}$.

2) Notons $\{X_t, t \geq 0\}$ le processus défini par l'EDS :

$$dX_t = \mu X_t dt + \sigma X_t dW_t^*$$

où $\{W_t^*\}$ est un mvt brownien indépendant de $\{W_t\}$

Etablir l'EDS vérifiée par le capital risqué défini par :

$$(Y_t)_{t \geq 0} = (X_t C_t)_{t \geq 0}.$$

Exercice 2:

1) Vérifier les conditions d'existence et d'unicité de la solution de l'EDS :

$$\begin{cases} dX_t = a(b - X_t) dt + \sigma dW_t \\ X_0 = 1 \end{cases}$$

où a, b, σ sont des constantes réelles.

2) Donner le processus solution lorsque $a=1, b=1$ et $\sigma=1$.

Proposition de solution de l'épreuve de rattrapage

(1)

Exercice 1.

1) Soit $f(w) = C_0 e^{\alpha w}$. Comme $\frac{d}{dw} f(w) = C_0 \alpha e^{\alpha w}$ et $\frac{d^2}{dw^2} f(w) = C_0 \alpha^2 e^{\alpha w}$

$$f(W_t) = C_t, \quad \frac{df(W_t)}{dw} = \alpha C_t, \quad \frac{d^2 f}{dw^2} dW_t = \alpha^2 C_t.$$

et par le lemme de Itô, nous avons alors :

$$dC_t = \alpha C_t dW_t + \frac{\alpha^2}{2} C_t dt$$

2) La règle de multiplication des processus stochastiques donne

$$dY_t = d(X_t \cdot C_t) = X_t dC_t + C_t dX_t + d\langle X, C \rangle_t =$$

$$= X_t (\alpha C_t dW_t + \frac{\alpha^2}{2} C_t dt) + C_t (\mu X_t dt + \sigma X_t dW_t^*)$$

$$= \alpha Y_t dW_t + \frac{\alpha^2}{2} Y_t dt + \mu Y_t dt + \sigma Y_t dW_t^*$$

$$dY_t = \alpha Y_t dW_t + \sigma Y_t dW_t^* + (\frac{\alpha^2}{2} + \mu) Y_t dt$$

Exercice 2:

1) Nous devons vérifier les conditions :

i) $|b(x,t) - b(y,t)| + |\sigma(x,t) - \sigma(y,t)| \leq K|x-y| \quad \forall t \geq 0$

ii) $|b(x,t)| + |\sigma(x,t)| \leq K(1+|x|) \quad \forall t \geq 0$

iii) $E(X_0^2) < +\infty$

i) $|b(x,t) - b(y,t)| + |\sigma(x,t) - \sigma(y,t)| = |a(b-x) - a(b-y)| + |\sigma - \sigma| = |a||x-y|$

ii) $|b(x,t)| + |\sigma(x,t)| = |a(b-x)| + \sigma \leq |a||b-x| + \sigma \leq \underbrace{|a||b| + \sigma}_{=K} + |a||x| \leq \max(|a||b| + \sigma, |a|)(1+|x|)$

iii) ~~Comme~~ Si la condition initiale n'est pas précisée on choisira X_0 comme dans la 3^{ème} condition ou simplement $X_0 = 1$ ou simplement $X_0 = 1$.

si $a=1$, $b=1$ et $\sigma=1$ on obtient l'EDS

(2)

$$\begin{cases} dX_t = (1 - X_t)dt + dW_t \\ X_0 = 1 \end{cases} \quad (1)$$

On pose $Z_t = X_t - 1$ alors $dZ_t = dX_t$

$$(1) \Leftrightarrow \begin{cases} dZ_t = -Z_t dt + dW_t \\ Z_0 = 0 \end{cases}$$

$$\text{alors } Z_t = Z_0 e^{-t} + e^{-t} \int_0^t e^s dW_s = e^{-t} \int_0^t e^s dW_s$$

Revenant à X_t nous avons :

$$X_t = 1 + e^{-t} \int_0^t e^s dW_s$$