

# Modélisation stochastique

CM5 : Covariation, intégration par parties, exponentielle stochastique  
Toolkit pour EDS (accent finance)

Antonio Falcó

École Centrale de Nantes

12 février 2026

**Objectif (2h).** Donner le “toolkit” de calcul sur les processus d’Itô, indispensable en modélisation :

- produit (intégration par parties) avec terme de covariation,
- covariation explicite des intégrales d’Itô,
- exponentielle stochastique et résolutions rapides d’EDS linéaires,
- mini-application finance (pricing intuition : prix actualisé martingale, sans tout Girsanov).

## Au tableau : Timing suggéré

10' rappel Itô; 25' covariation + règles; 25' produit / IBP; 25' exponentielle stochastique; 20' EDS linéaires; 15' mini finance + synthèse.

# Plan (2h)

- ① Rappel : processus d'Itô et formule d'Itô
- ② Covariation :  $[X, Y]$  pour processus d'Itô
- ③ Règles différentielles :  $dX$ ,  $dY$  et  $(dX)^2$
- ④ Intégration par parties (produit) :  $d(XY)$
- ⑤ Exponentielle stochastique  $\mathcal{E}(\cdot)$
- ⑥ Résolution d'EDS linéaires (variation des constantes)
- ⑦ Mini-application finance (GBM, actualisation, martingales)

## └ Plan (2h)

- ❶ Rappel : processus d'Itô et formule d'Itô
- ❷ Covariation :  $[X, Y]$  pour processus d'Itô
- ❸ Règles différentielles :  $dX dY$  et  $(dX)^2$
- ❹ Intégration par parties (produit) :  $d(XY)$
- ❺ Exponentielle stochastique  $\mathcal{E}(.)$
- ❻ Résolution d'EDS linéaires (variation des constantes)
- ❼ Mini-application finance (GBM, actualisation, martingales)

## Au tableau : Fil rouge

CM4 : Itô = règle de chaîne.

CM5 : produit + exponentielle = règle de calcul pour résoudre / simplifier des EDS.

# Rappel : processus d'Itô

## Définition

Un processus d'Itô s'écrit

$$X_t = X_0 + \int_0^t a_s \, ds + \int_0^t b_s \, dW_s \iff dX_t = a_t \, dt + b_t \, dW_t.$$

## Itô (CM4)

Pour  $f \in C^{1,2}$ ,

$$df(t, X_t) = (f_t + a f_x + \frac{1}{2} b^2 f_{xx})(t, X_t) \, dt + (b f_x)(t, X_t) \, dW_t.$$

CM5 – Outils :  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  & EDS

## └ Rappel : processus d'Itô

## └ Rappel : processus d'Itô

## Rappel : processus d'Itô

## Définition

Un processus d'Itô s'écrit

$$X_t = X_0 + \int_0^t a_s ds + \int_0^t b_s dW_s \iff dX_t = a_t dt + b_t dW_t.$$

## Itô (CM4)

Pour  $f \in C^{1,2}$ ,

$$df(t, X_t) = (f_t + a f_x + \frac{1}{2} b^2 f_{xx})(t, X_t) dt + (b f_x)(t, X_t) dW_t.$$

**Au tableau : À écrire (rappel minimal)**

$$dX = a dt + b dW, \quad df = f_t dt + f_x dX + \frac{1}{2} f_{xx}(dX)^2, \quad (dX)^2 = b^2 dt.$$

# Covariation : résultat clé

Soient

$$dX_t = a_t dt + b_t dW_t, \quad dY_t = c_t dt + d_t dW_t.$$

Fait

$$[X, Y]_t = \int_0^t b_s d_s ds, \quad [X]_t = \int_0^t b_s^2 ds.$$

Notation différentielle (règle)

$$d[X, Y]_t = b_t d_t dt \iff dX_t dY_t = b_t d_t dt.$$

## CM5 – Outils : $\langle \cdot, \cdot \rangle$ & EDS

### └ Covariation pour processus d'Itô

#### └ Covariation : résultat clé

## Au tableau : À écrire (règle de base)

$$dX = a dt + b dW, \quad dY = c dt + d dW \Rightarrow dX dY = b d dt.$$

## Au tableau : Commentaire

C'est la formalisation de : seuls les termes en  $dW$  "comptent" au second ordre.

Covariation : résultat clé	
Savoir	$dX_t = a_t dt + b_t dW_t, \quad dY_t = c_t dt + d_t dW_t.$
Fait	$[X, Y]_t = \int_0^t b_s c_s ds, \quad [X]_t = \int_0^t b_s^2 ds.$
Notation différentielle (règle)	
$d[X, Y]_t = b_t c_t dt \iff dX_t dY_t = b_t c_t dt.$	

## Preuve rapide sur processus simples (option)

Si

$$b_t = \sum_i B_i \mathbf{1}_{(t_i, t_{i+1}]}(t), \quad d_t = \sum_i D_i \mathbf{1}_{(t_i, t_{i+1}]}(t),$$

alors, sur  $(t_i, t_{i+1}]$ ,

$$\Delta X_i = B_i \Delta W_i + \mathcal{O}(\Delta t_i), \quad \Delta Y_i = D_i \Delta W_i + \mathcal{O}(\Delta t_i).$$

Donc

$$\sum_i \Delta X_i \Delta Y_i = \sum_i B_i D_i (\Delta W_i)^2 + \text{termes négligeables} \longrightarrow \sum_i B_i D_i \Delta t_i = \int_0^t b_s d_s ds.$$

## CM5 – Outils : $\langle \cdot, \cdot \rangle$ & EDS

### └ Covariation pour processus d'Itô

#### └ Preuve rapide sur processus simples (option)

##### Preuve rapide sur processus simples (option)

Si

$$b_t = \sum_i B_i \mathbf{1}_{(t_i, t_{i+1}]}(t), \quad d_t = \sum_i D_i \mathbf{1}_{(t_i, t_{i+1}]}(t),$$

alors, sur  $[t_i, t_{i+1}]$ ,

$$\Delta X_t = B_i \Delta W_t + \mathcal{O}(\Delta t), \quad \Delta Y_t = D_i \Delta W_t + \mathcal{O}(\Delta t).$$

Donc

$$\sum_i \Delta X_i \Delta Y_i = \sum_i B_i D_i (\Delta W_i)^2 + \text{termes négligeables} \rightarrow \sum_i B_i D_i \Delta t_i = \int_0^t b_s d_s ds.$$

## Au tableau : À écrire (idée)

$$\Delta X \Delta Y \approx (b \Delta W)(d \Delta W) = bd(\Delta W)^2 \rightsquigarrow bd \Delta t.$$

## Au tableau : À dire

Vous pouvez le présenter comme la même logique que CM3 :  $(\Delta W)^2 \rightarrow \Delta t$ .

# Produit : formule d'intégration par parties

Soient  $X, Y$  des processus d'Itô continus. Alors

## Formule

$$d(X_t Y_t) = X_t dY_t + Y_t dX_t + d[X, Y]_t.$$

- Comparez à la formule classique :  $d(XY) = X dY + Y dX$ .
- Le terme supplémentaire est la **covariation**.

CM5 – Outils :  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  & EDS

## └ Produit : intégration par parties

## └ Produit : formule d'intégration par parties

Produit : formule d'intégration par parties

Soient  $X, Y$  des processus d'Itô continu. Alors

## Formule

$$d(X_t Y_t) = X_t dY_t + Y_t dX_t + d[X, Y]_t.$$

♦ Comparez à la formule classique :  $d(XY) = X dY + Y dX$ .

♦ Le terme supplémentaire est la covariation.

**Au tableau : À écrire (très utile au tableau)**

$$d(XY) = X dY + Y dX + d[X, Y].$$

**Au tableau : Commentaire pédagogique**

Dire : "en stochastique, le terme oublié en calcul classique est précisément  $d[X, Y]$ ."

## Démonstration éclair (via $f(x, y) = xy$ )

Prenez  $f(x, y) = xy$ . Alors  $f_x = y$ ,  $f_y = x$ ,  $f_{xy} = 1$  et les autres dérivées seconde sont nulles. Avec les règles  $dX dY = d[X, Y]$ , on obtient :

$$d(XY) = Y dX + X dY + dX dY.$$

Or  $dX dY = d[X, Y]$ .

CM5 – Outils :  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  & EDS

## └ Produit : intégration par parties

└ Démonstration éclair (via  $f(x, y) = xy$ )**Au tableau : À écrire**

$$f(x, y) = xy \Rightarrow df = y dX + x dY + dX dY.$$

**Au tableau : Commentaire**

Même sans Itô 2D formel, vous pouvez justifier avec la règle :  $(dX)(dY) = d[X, Y]$ .

Prenons  $f(x, y) = xy$ . Alors  $f_x = y$ ,  $f_y = x$ ,  $f_{xy} = 1$  et les autres dérivées secondes sont nulles. Avec les règles  $dX dY = d[X, Y]$ , on obtient :

$$d(XY) = Y dX + X dY + dX dY.$$

$$\text{Or } dX dY = d[X, Y].$$

## Conséquence : formule intégrale

En intégrant entre 0 et  $t$  :

$$X_t Y_t = X_0 Y_0 + \int_0^t X_s dY_s + \int_0^t Y_s dX_s + [X, Y]_t.$$

## CM5 – Outils : $\langle \cdot, \cdot \rangle$ & EDS

### └ Produit : intégration par parties

#### └ Conséquence : formule intégrale

Conséquence : formule intégrale

En intégrant entre 0 et  $t$  :

$$X_t Y_t = X_0 Y_0 + \int_0^t X_s dY_s + \int_0^t Y_s dX_s + [X, Y]_t.$$

## Au tableau : À écrire

$$X_t Y_t - X_0 Y_0 = \int_0^t X_s dY_s + \int_0^t Y_s dX_s + [X, Y]_t.$$

## Au tableau : À dire

C'est l'analogue stochastique de l'intégration par parties.

# Exponentielle stochastique : définition

## Cas le plus courant

Pour un processus adapté  $\theta \in \mathcal{H}_T^2$ , on définit

$$\mathcal{E}_t(\theta) := \exp\left( \int_0^t \theta_s dW_s - \frac{1}{2} \int_0^t \theta_s^2 ds \right).$$

## Propriété fondamentale

$$d\mathcal{E}_t(\theta) = \theta_t \mathcal{E}_t(\theta) dW_t, \quad \mathcal{E}_0(\theta) = 1.$$

CM5 – Outils :  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  & EDS

## └ Exponentielle stochastique

## └ Exponentielle stochastique : définition

**Au tableau : À écrire (résultat clé)**

$$E_t = \exp\left(\int_0^t \theta_s dW_s - \frac{1}{2} \int_0^t \theta_s^2 ds\right) \Rightarrow dE_t = \theta_t E_t dW_t.$$

**Au tableau : Commentaire**

Outil standard pour linéariser/normaliser des EDS, et pour Girsanov (mais ici on reste light).

## Cas le plus courant

Pour un processus adapté  $\theta \in \mathcal{H}_T^0$ , on définit

$$\mathcal{E}_t(\theta) := \exp\left(\int_0^t \theta_s dW_s - \frac{1}{2} \int_0^t \theta_s^2 ds\right).$$

## Propriété fondamentale

$$d\mathcal{E}_t(\theta) = \theta_t \mathcal{E}_t(\theta) dW_t, \quad \mathcal{E}_0(\theta) = 1.$$

## Preuve : Itô sur l'exponentielle (à faire une fois)

Soit

$$Z_t = \int_0^t \theta_s dW_s - \frac{1}{2} \int_0^t \theta_s^2 ds.$$

Alors

$$dZ_t = \theta_t dW_t - \frac{1}{2} \theta_t^2 dt, \quad (dZ_t)^2 = \theta_t^2 dt.$$

Avec  $f(z) = e^z$ , Itô donne

$$de^{Z_t} = e^{Z_t} dZ_t + \frac{1}{2} e^{Z_t} (dZ_t)^2 = \theta_t e^{Z_t} dW_t.$$

# CM5 – Outils : $\langle \cdot, \cdot \rangle$ & EDS

## └ Exponentielle stochastique

### └ Preuve : Itô sur l'exponentielle (à faire une fois)

Preuve : Itô sur l'exponentielle (à faire une fois)

Soit

$$Z_t = \int_0^t \theta_s dW_s - \frac{1}{2} \int_0^t \theta_s^2 ds.$$

Alors

$$dZ_t = \theta_t dW_t - \frac{1}{2} \theta_t^2 dt, \quad (dZ_t)^2 = \theta_t^2 dt.$$

Avec  $f(x) = e^x$ , Itô donne

$$de^{Z_t} = e^{Z_t} dZ_t + \frac{1}{2} e^{Z_t} (dZ_t)^2 = \theta_t e^{Z_t} dW_t,$$

## Au tableau : À écrire (calcul propre)

$$dZ = \theta dW - \frac{1}{2} \theta^2 dt, \quad (dZ)^2 = \theta^2 dt.$$

$$d(e^Z) = e^Z dZ + \frac{1}{2} e^Z (dZ)^2 = \theta e^Z dW.$$

## Au tableau : À dire

Le  $-\frac{1}{2} \theta^2 dt$  est précisément choisi pour annuler le terme correctif.

# Résolution d'une EDS linéaire multiplicative

## Problème

Résoudre

$$dX_t = \alpha_t X_t dt + \beta_t X_t dW_t, \quad X_0 > 0.$$

## Solution (forme exponentielle)

$$X_t = X_0 \exp\left(\int_0^t (\alpha_s - \frac{1}{2}\beta_s^2) ds + \int_0^t \beta_s dW_s\right).$$

CM5 – Outils :  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  & EDS

## └ EDS linéaires

## └ Résolution d'une EDS linéaire multiplicative

## Problème

## Résoudre

$$dX_t = \alpha_t X_t dt + \beta_t X_t dW_t, \quad X_0 > 0.$$

## Solution (forme exponentielle)

$$X_t = X_0 \exp\left(\int_0^t (\alpha_s - \frac{1}{2}\beta_s^2) ds + \int_0^t \beta_s dW_s\right).$$

**Au tableau : À écrire (idée via log)**

Poser  $Y_t = \ln X_t$ , appliquer Itô :

$$dY = \frac{1}{X} dX - \frac{1}{2} \frac{1}{X^2} (dX)^2 = (\alpha - \frac{1}{2}\beta^2) dt + \beta dW.$$

**Au tableau : Commentaire**

C'est la généralisation de GBM (CM4).

# EDS linéaire additive : variation des constantes

## Problème

$$dX_t = (\alpha_t X_t + \gamma_t) dt + (\beta_t X_t + \delta_t) dW_t, \quad X_0 = x.$$

## Attention (point-clé)

En stochastique, la formule produit contient un terme de covariation :

$$d(U_t X_t) = U_t dX_t + X_t dU_t + d[U, X]_t, \quad d[U, X]_t = (\text{coef. } dW \text{ de } U)(\text{coef. } dW \text{ de } X) dt.$$

Si l'on choisit naïvement  $dU_t = -\alpha_t U_t dt - \beta_t U_t dW_t$ , il reste un terme  $-\beta_t^2 U_t X_t dt$  (donc on n'élimine pas complètement les termes en  $X_t$ ).

# Variation des constantes : calcul de $d(U_t X_t)$ (1/4)

## Cadre

$$dX_t = (\alpha_t X_t + \gamma_t) dt + (\beta_t X_t + \delta_t) dW_t, \quad X_0 = x.$$

On introduit un facteur intégrant de la forme

$$dU_t = a_t U_t dt + b_t U_t dW_t, \quad U_0 = 1.$$

## Formule produit (Itô)

$$d(U_t X_t) = U_t dX_t + X_t dU_t + d[U, X]_t.$$

## Variation des constantes : calcul de $d(U_t X_t)$ (2/4)

### Calcul des deux premiers termes

$$U_t dX_t = U_t(\alpha_t X_t + \gamma_t) dt + U_t(\beta_t X_t + \delta_t) dW_t,$$

$$X_t dU_t = X_t(a_t U_t dt + b_t U_t dW_t) = a_t U_t X_t dt + b_t U_t X_t dW_t.$$

### Rappel

En Itô, il faut ajouter le terme de covariation  $d[U, X]_t$ .

# Variation des constantes : calcul de $d(U_t X_t)$ (3/4)

## Terme de covariation $d[U, X]_t$

Les coefficients de  $dW_t$  sont :

$$\text{dans } dU_t : b_t U_t, \quad \text{dans } dX_t : \beta_t X_t + \delta_t.$$

Donc

$$d[U, X]_t = (b_t U_t)(\beta_t X_t + \delta_t) dt = b_t \beta_t U_t X_t dt + b_t U_t \delta_t dt.$$

## Somme et regroupement

$$\begin{aligned} d(U_t X_t) &= U_t X_t (\alpha_t + a_t + b_t \beta_t) dt + U_t (\gamma_t + b_t \delta_t) dt \\ &\quad + U_t ((\beta_t + b_t) X_t + \delta_t) dW_t. \end{aligned}$$

## Variation des constantes : facteur intégrant et simplification (4/4)

Annuler tous les termes en  $X_t$

On impose :

$$\beta_t + b_t = 0 \Rightarrow b_t = -\beta_t,$$

$$\alpha_t + a_t + b_t \beta_t = 0 \Rightarrow \alpha_t + a_t - \beta_t^2 = 0 \Rightarrow a_t = -\alpha_t + \beta_t^2.$$

Donc

$$dU_t = (-\alpha_t + \beta_t^2)U_t dt - \beta_t U_t dW_t.$$

Résultat

$$d(U_t X_t) = U_t(\gamma_t - \beta_t \delta_t) dt + U_t \delta_t dW_t.$$

# EDS linéaire additive : variation des constantes (solution explicite)

## Intégration et solution explicite

En intégrant de 0 à  $t$  :

$$U_t X_t = x + \int_0^t U_s (\gamma_s - \beta_s \delta_s) ds + \int_0^t U_s \delta_s dW_s,$$

d'où

$$X_t = U_t^{-1} \left( x + \int_0^t U_s (\gamma_s - \beta_s \delta_s) ds + \int_0^t U_s \delta_s dW_s \right).$$

De plus,  $U$  s'écrit sous forme d'exponentielle stochastique :

$$U_t = \exp \left( - \int_0^t \beta_s dW_s - \int_0^t \left( \alpha_s - \frac{1}{2} \beta_s^2 \right) ds \right).$$

# CM5 – Outils : $\langle \cdot, \cdot \rangle$ & EDS

## └ EDS linéaires

### └ EDS linéaire additive : variation des constantes (solution explicite)

## Intégration et solution explicite

En intégrant de 0 à  $t$  :

$$U_t X_t = x + \int_0^t U_s (\gamma_s - \beta_s \delta_s) ds + \int_0^t U_s \delta_s dW_s,$$

d'où

$$X_t = U_t^{-1} \left( x + \int_0^t U_s (\gamma_s - \beta_s \delta_s) ds + \int_0^t U_s \delta_s dW_s \right).$$

De plus,  $U$  s'écrit sous forme d'exponentielle stochastique :

$$U_t = \exp \left( - \int_0^t \beta_s dW_s - \int_0^t (\alpha_s - \frac{1}{2} \beta_s^2) ds \right).$$

## Au tableau : À écrire (schéma au tableau)

- 1) Partir de  $d(UX) = U dX + X dU + d[U, X]$ .
- 2) Poser  $dU = aU dt + bU dW \Rightarrow d[U, X] = (bU)(\beta X + \delta) dt$ .
- 3) Choisir  $b = -\beta$  et  $a = -\alpha + \beta^2$  pour annuler tous les termes en  $X$ .
- 4) Il reste  $d(UX) = U(\gamma - \beta\delta)dt + U\delta dW$ , puis intégrer/diviser par  $U$ .

## Au tableau : Commentaire

Même idée qu'en EDO (facteur intégrant), mais il faut compenser le terme  $d[U, X]$ , ce qui ajoute le  $\beta^2$  dans le drift de  $U$ .

# Finance : actualisation et martingale (intuition)

Sous le GBM (CM4) :

$$dS_t = \mu S_t dt + \sigma S_t dW_t.$$

Définissons  $B_t = e^{rt}$  (compte bancaire) et le prix actualisé  $\tilde{S}_t = S_t/B_t$ . Alors

$$d\tilde{S}_t = (\mu - r)\tilde{S}_t dt + \sigma \tilde{S}_t dW_t.$$

## Point clé

Sous une mesure “risque-neutre” (idée), le drift devient  $r$  et  $\tilde{S}_t$  devient une martingale.

# CM5 – Outils : $\langle \cdot, \cdot \rangle$ & EDS

- └ Mini-application finance

- └ Finance : actualisation et martingale (intuition)

## Au tableau : À écrire (calcul rapide)

$$\tilde{S} = e^{-rt} S, \quad d(e^{-rt}) = -re^{-rt} dt.$$

Produit :  $d\tilde{S} = e^{-rt} dS + S d(e^{-rt}) + d[S, e^{-rt}]$ .

Comme  $e^{-rt}$  est de variation finie,  $d[S, e^{-rt}] = 0$ .

Donc  $d\tilde{S} = e^{-rt}(\mu S dt + \sigma S dW) - re^{-rt} S dt$ .

## Au tableau : Commentaire

Cela montre l'utilité directe de la formule produit.

Sous le GBM (CM4) :

$$dS_t = \mu S_t dt + \sigma S_t dW_t.$$

Définissons  $B_t := e^{rt}$  (compte bancaire) et le prix actualisé  $\tilde{S}_t = S_t / B_t$ . Alors

$$d\tilde{S}_t = (\mu - r)\tilde{S}_t dt + \sigma \tilde{S}_t dW_t.$$

## Point clé

Sous une mesure "risque-neutre" (idéale), le drift devient  $r$  et  $\tilde{S}_t$  devient une martingale.

## Synthèse CM5 : le toolkit

- Covariation :  $dX \, dY = bd \, dt$  si  $dX = a \, dt + b \, dW$ ,  $dY = c \, dt + d \, dW$ .
- Produit :  $d(XY) = X \, dY + Y \, dX + d[X, Y]$ .
- Exponentielle stochastique :  $\mathcal{E}_t(\theta) = \exp(\int \theta \, dW - \frac{1}{2} \int \theta^2 \, dt)$  et  $d\mathcal{E} = \theta \mathcal{E} \, dW$ .
- Résolution d'EDS linéaires : log / facteur intégrant + produit.

## CM5 – Outils : $\langle \cdot, \cdot \rangle$ & EDS

### └ Synthèse

#### └ Synthèse CM5 : le toolkit

- Covariation :  $dX \, dY = bd \, dt$  si  $dX = a \, dt + b \, dW$ ,  $dY = c \, dt + d \, dW$ .
- Produit :  $d(XY) = X \, dY + Y \, dX + d[X, Y]$ .
- Exponentielle stochastique :  $\mathcal{E}_t(\theta) = \exp(\int \theta \, dW - \frac{1}{2} \int \theta^2 \, dt)$  et  $d\mathcal{E} = \theta \mathcal{E} \, dW$ .
- Résolution d'EDS linéaires : log / facteur intégrant + produit.

## Au tableau : Question de sortie

Pourquoi le produit stochastique a un terme  $d[X, Y]$  ?

Réponse : parce que les termes en  $dW$  sont d'ordre  $\sqrt{dt}$ , donc leurs produits sont d'ordre  $dt$ .

## Exercices (TP3 / maison)

- ① Soit  $X_t = W_t$  et  $Y_t = tW_t$ . Calculer  $d(X_t Y_t)$  et  $[X, Y]_t$ .
- ② Montrer que  $[W, W]_t = t$  et  $[W, t]_t = 0$ .
- ③ (Produit) Pour  $S_t$  GBM et  $B_t = e^{rt}$ , retrouver  $d(S_t/B_t)$ .
- ④ (Exponentielle) Vérifier que  $\mathcal{E}_t(\theta)$  vérifie  $d\mathcal{E} = \theta\mathcal{E} dW$ .
- ⑤ (EDS) Résoudre  $dX_t = (aX_t + c) dt + (bX_t + d) dW_t$  par facteur intégrant.

## └ Synthèse

## └ Exercices (TP3 / maison)

- ❶ Soit  $X_t = W_t$  et  $Y_t = tW_t$ . Calculer  $d[X_t Y_t] = [X, Y]_t$ .
- ❷ Montrer que  $[W, W]_t = t$  et  $[W, t]_t = 0$ .
- ❸ (Produit) Pour  $S_t$  GBM et  $B_t = e^{rt}$ , retrouver  $d[S_t/B_t]$ .
- ❹ (Exponentielle) Vérifier que  $\mathcal{E}_t(t)$  vérifie  $d\mathcal{E} = \mathcal{E} dW$ .
- ❺ (EDS) Résoudre  $dX_t = (aX_t + c) dt + (bX_t + d) dW_t$  par facteur intégrant.

**Au tableau : Indications express**

- (1)  $d(tW) = t dW + W dt$ , donc  $d(W \cdot tW) = \cdots + d[W, tW]$ , et  $d[W, tW] = t dt$ .
- (2)  $[W, t] = 0$  car  $t$  est de variation finie.
- (5) choisir  $U$  tel que  $dU = -aU dt - bU dW$ , puis  $d(UX) = U(c dt + d dW)$ .