

# CALCUL NUMÉRIQUE D'ESPÉRANCE CONDITIONNELLE : INTRODUCTION.

Alexandre Popier

Le Mans Université

2022-2023



1 RAPPELS THÉORIQUES

2 APPROXIMATIONS NUMÉRIQUES

# BUT : CALCUL D'ESPÉRANCE CONDITIONNELLE.

## BUT

Calculer numériquement  $\mathbb{E}(Y|X)$  pour  $X$  et  $Y$  v.a.

## EXEMPLE EN FINANCE

### ► MODÈLE DE BLACK-SCHOLES :

- Prix actif :  $S_t = S_0 e^{(r - \sigma^2/2)t + \sigma W_t}$  avec  $W_t \sim \mathcal{N}(0, t)$  ;
- Prix option d'achat :  $C_t = e^{-r(T-t)} \mathbb{E} \left[ (S_T - K)^+ \mid S_t \right]$ .

### ► OPTIONS AMÉRICAINES ET BERMUDÉENNES

- Initialisation  $P_T = g(X_T)$
- Récurrence  $P_i = \max[g(S_i), \mathbb{E}(P_{i+1} | S_i)]$

# BUT : CALCUL D'ESPÉRANCE CONDITIONNELLE.

## BUT

Calculer numériquement  $\mathbb{E}(Y|X)$  pour  $X$  et  $Y$  v.a.

## EXEMPLE EN ASSURANCE

- ▶ Calcul du **CAPITAL RÉGLEMENTAIRE REQUIS (SCR)** sous Solvency 2.

$$\mathbb{E} [f (\mathbb{E} (h(Y_T)|Z_1))].$$

## RÉGRESSION

- ▶ **RÉGRESSION LINÉAIRE** :  $Y = aX + b + \epsilon$ .
  - Hypothèse d'exogénéité  $\mathbb{E}(\epsilon|X) = 0$  :  $\mathbb{E}(Y|X) = aX + b$ .

## 1 RAPPELS THÉORIQUES

## 2 APPROXIMATIONS NUMÉRIQUES

# ESPÉRANCE CONDITIONNELLE : EXISTENCE.

## DÉFINITION

Soit  $Y$  une v.a. telle que  $\mathbb{E}(|Y|) < +\infty$ . Soit  $\mathcal{D}$  une sous-tribu. On appelle **espérance conditionnelle de  $Y$  sachant  $\mathcal{D}$**  toute v.a.  $Z$  telle que

- 1  $Z$  est  $\mathcal{D}$ -mesurable,
- 2 et pour tout ensemble  $D \in \mathcal{D}$ ,  $\mathbb{E}(Y\mathbf{1}_D) = \mathbb{E}(Z\mathbf{1}_D)$ .

## THÉORÈME

Une telle v.a. existe et est unique  $\mathbb{P}$ -p.s. On la note  $\mathbb{E}(Y|\mathcal{D})$ .

## LEMME

Si  $\mathcal{D} = \{\emptyset, D, D^c, \Omega\}$ , alors

$$\mathbb{E}(Y|\mathcal{D}) = \frac{\mathbb{E}(Y\mathbf{1}_D)}{\mathbb{P}(D)}\mathbf{1}_D + \frac{\mathbb{E}(Y\mathbf{1}_{D^c})}{\mathbb{P}(D^c)}\mathbf{1}_{D^c}.$$

# PROPRIÉTÉS.

**CADRE  $L^2$**  : Sur  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ , pour  $\mathcal{D}$  sous-tribu,  $H = L^2(\Omega, \mathcal{D}, \mathbb{P})$  des v.a.  $\mathcal{D}$ -mesurables de carré intégrable (sous-espace fermé de l'espace de Hilbert  $L^2(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ ).

## THÉORÈME

Si  $Y \in L^2(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ , l'élément de  $H$  qui minimise  $\|Y - Z\|_2$  est  $\mathbb{E}(Y|\mathcal{D})$ .

## PROPRIÉTÉS :

### PROPOSITION

*L'espérance conditionnelle est*

- **linéaire** :  $\mathbb{E}(\alpha Y_1 + \beta Y_2 | \mathcal{D}) = \alpha \mathbb{E}(Y_1 | \mathcal{D}) + \beta \mathbb{E}(Y_2 | \mathcal{D})$  ;
- **positive** : si  $Y_1 \geq Y_2$  p.s., alors  $\mathbb{E}(Y_1 | \mathcal{D}) \geq \mathbb{E}(Y_2 | \mathcal{D})$  p.s.
- **Continuité monotone** : si  $Y_n \uparrow Y$  avec  $Y$  intégrable, alors  $\mathbb{E}(Y_n | \mathcal{D}) \uparrow \mathbb{E}(Y | \mathcal{D})$ .

## THÉORÈME

Soit  $X$  une v.a. sur  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$  de loi  $\mathbb{P}_X$ , à valeurs dans  $\mathbb{R}^d$  ( $d \geq 1$ ). Si  $Y$  est une v.a. réelle intégrable, alors il existe une fonction borélienne  $f : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$  telle que

$$\mathbb{E}(Y|\sigma(X)) = \mathbb{E}(Y|X) = f(X), \quad \mathbb{P} - \text{p.s.}$$

## PROBLÈME

Comment caractériser  $f$  ?

**PROPRIÉTÉS :**  $\mathbb{P}_X$ -p.s. on a

- si  $Y_1 \rightsquigarrow f_1$  et  $Y_2 \rightsquigarrow f_2$ , alors  $\alpha Y_1 + \beta Y_2 \rightsquigarrow \alpha f_1 + \beta f_2$ ;
- et si  $Y_1 \geq Y_2$  alors  $f_1 \geq f_2$ .
- Si  $Y_n \rightsquigarrow f_n$ , si  $Y_n \uparrow Y$  avec  $Y$  intégrable, et si  $Y \rightsquigarrow f$ , alors  $f_n \uparrow f$ .



## CAS PARTICULIERS.

- $X$  DISCRÈTE à valeurs dans  $\{a_n, n \in \mathbb{N}\}$ . Alors

$$\mathbb{E}(Y|X = a_n) = f(a_n) = \frac{1}{\mathbb{P}(X = a_n)} \mathbb{E}(\mathbf{1}_{X=a_n} Y).$$

- V.A.  $(X, Y)$  AVEC DENSITÉ  $\psi$  sur  $\mathbb{R}^2$  strictement positive. Alors loi de  $Y$  sachant  $X = x$  de densité

$$h(y) = \frac{\psi(x, y)}{\int_{\mathbb{R}} \psi(x, y) dy}.$$

CONSÉQUENCE :

$$\mathbb{E}(Y|X) = f(X), \text{ avec } f(x) = \frac{\int_{\mathbb{R}} y \psi(x, y) dy}{\int_{\mathbb{R}} \psi(x, y) dy}.$$

PROBLÈMES :

- $\psi$  pas toujours connue ;
- intégrales difficiles à calculer.

$(X, Y)$  vecteur gaussien :

$$E(Y|X) = \mathbb{E}(Y) + \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\text{Var}(X)}(X - \mathbb{E}(X)) = f(X).$$

L'espérance conditionnelle coïncide avec la régression linéaire.

## 1 RAPPELS THÉORIQUES

## 2 APPROXIMATIONS NUMÉRIQUES

# QUELQUES TECHNIQUES.

**HYPOTHÈSES** :  $Y \in L^2$  et  $\mathbb{E}(Y|X) = f(X)$ , avec  $f$  version régulière de  $Y$  sachant  $X$ .

**DIFFÉRENTES MÉTHODES** : on cherche une approximation de  $f$ .

- Décomposition et approximation dans  $L^2$ .
- Estimateurs de régression à noyau.
- Quantification (cellules de Voronoï).

## APPROXIMATION DANS $L^2$ .

$\mathbb{E}(Y|X) = f(X)$  où  $f$  minimise

$\mathbb{E}(|Y - g(X)|^2)$  parmi toutes les fonctions  $g$  t.q.  $g(X) \in L^2$ .

### ALGORITHME :

- Choisir une base  $(\phi_i)$  de  $L^2(\mathbb{R}^d, \mathbb{P}_X)$  :

$$g(x) = \sum_{i \in \mathbb{N}^*} \alpha_i \phi_i(x).$$

- Tronquer la somme :

$$g(x) \approx \sum_{i=1}^K \alpha_i \phi_i(x).$$

- Minimiser sur  $(\alpha_1, \dots, \alpha_K) \in \mathbb{R}^K$

$$\mathbb{E} \left( \left| Y - \sum_{i=1}^K \alpha_i \phi_i(X) \right|^2 \right).$$

**TECHNIQUE :** pour  $\alpha = (\alpha_1, \dots, \alpha_K)$

$$\Psi(\alpha) = \mathbb{E} \left( \left| Y - \sum_{i=1}^K \alpha_i \phi_i(X) \right|^2 \right).$$

Condition d'optimalité du premier ordre :

$$0 = \frac{\partial \Psi}{\partial \alpha_j} = 2\alpha_j \mathbb{E}(\phi_j(X))^2 - 2\mathbb{E}(Y\phi_j(X)) + 2 \sum_{j \neq i} \alpha_j \mathbb{E}(\phi_i(X)\phi_j(X)).$$

**SYSTÈME LINÉAIRE :**  $A\alpha = B$  avec

$$\begin{aligned} B &= (b_j) \in \mathbb{R}^K \quad \text{où} \quad b_j = \mathbb{E}(Y\phi_j(X)) \\ A &= (a_{ij}) \in \mathbb{R}^{K \times K} \quad \text{où} \quad a_{ij} = \mathbb{E}(\phi_i(X)\phi_j(X)). \end{aligned}$$

# CALCUL DES ESPÉRANCES.

**MONTE CARLO** : fixer  $N$ , simuler  $N$  fois  $Y$  et  $X$  et remplacer par moyennes empiriques.

$$b_j = \mathbb{E}(Y\phi_j(X)) \approx \frac{1}{N} \sum_{l=1}^N Y_l \phi_j(X_l)$$

$$a_{ij} = \mathbb{E}(\phi_i(X)\phi_j(X)) \approx \frac{1}{N} \sum_{l=1}^N \phi_i(X_l)\phi_j(X_l).$$

**ALGORITHME** :

- Fixer  $N$  et  $K$ , simuler  $N$  fois  $Y$  et  $X$  ;
- poser

$$\Phi = (\phi_i(X_l)) \in \mathbb{R}^{K \times N}, \quad \Theta = (Y_l) \in \mathbb{R}^{N \times 1};$$

- calculer

$$\alpha \approx (\Phi\Phi^T)^{-1}(\Phi\Theta).$$

# DÉCOMPOSITION DANS $L^2$ .

## PROPOSITION

*Supposons que le support de  $X$  n'est pas un sous-ensemble fini de  $\mathbb{R}$ .  
L'ensemble des variables*

$$1, X, X^2, \dots, X^n, \dots$$

*forme un système libre et total dans  $L^2(\Omega, \sigma(X), \mathbb{P})$ .*

**ORTHOGONALISATION** : par le procédé de Schmidt on peut trouver une base orthonormale  $(R_n)_{n \in \mathbb{N}}$  de  $L^2(\Omega, \sigma(X), \mathbb{P})$  et

$$\mathbb{E}(Y|X) = \sum_{n=0}^{+\infty} \mathbb{E}(YR_n(X))R_n(X) \approx \sum_{n=0}^K \mathbb{E}(YR_n(X))R_n(X).$$



- $X$  UNIFORME SUR  $[0, 1]$ . Polynômes de Legendre :

$$R_n(x) = (-1)^n \frac{\sqrt{2n+1}}{n!} \frac{d^n}{dx^n} [(1-x)^n x^n].$$

$$R_0(x) = 1, \quad R_1(x) = \sqrt{3}(2x - 1),$$

$$R_2(x) = \sqrt{5}(6x^2 - 6x + 1),$$

$$R_3(x) = \sqrt{7}(20x^3 - 30x^2 + 12x - 1),$$

$$R_4(x) = \sqrt{9}(70x^4 - 140x^3 + 90x^2 - 20x + 1),$$

$$R_5(x) = \sqrt{9}(252x^5 - 630x^4 + 560x^3 - 210x^2 + 30x - 1).$$

## EXEMPLES.

- $X$  UNIFORME SUR  $[0, 1]$ . Polynômes de Legendre :

$$R_n(x) = (-1)^n \frac{\sqrt{2n+1}}{n!} \frac{d^n}{dx^n} [(1-x)^n x^n].$$

- $X$  EXPONENTIELLE(1). Polynômes de Laguerre :

$$R_n(x) = \frac{e^x}{n!} \frac{d^n}{dx^n} [x^n e^{-x}].$$

$$R_0(x) = 1, \quad R_1(x) = 1 - x,$$

$$R_2(x) = (1/2)(x^2 - 4x + 2),$$

$$R_3(x) = (-1/6)(x^3 - 9x^2 + 18x - 6),$$

$$R_4(x) = (1/24)(x^4 - 16x^3 + 72x^2 - 96x + 24),$$

$$R_5(x) = (-1/120)(x^5 - 25x^4 + 200x^3 - 600x^2 + 600x - 120).$$

## EXEMPLES.

- ▶  $X$  UNIFORME SUR  $[0, 1]$ . Polynômes de Legendre :

$$R_n(x) = (-1)^n \frac{\sqrt{2n+1}}{n!} \frac{d^n}{dx^n} [(1-x)^n x^n].$$

- ▶  $X$  EXPONENTIELLE(1). Polynômes de Laguerre :

$$R_n(x) = \frac{e^x}{n!} \frac{d^n}{dx^n} [x^n e^{-x}].$$

- ▶  $X$  NORMALE  $\mathcal{N}(0, 1)$ . Polynômes d'Hermite :

$$R_n(x) = (-1)^n \frac{1}{\sqrt{2^n n!}} e^{x^2/2} \frac{d^n}{dx^n} [e^{-x^2/2}].$$

$$\begin{aligned} R_0(x) &= 1, & R_1(x) &= x, & R_2(x) &= (1/\sqrt{2})(x^2 - 1), \\ R_3(x) &= (1/\sqrt{6})(x^3 - 3x), & R_4(x) &= (1/\sqrt{24})(x^4 - 6x^2 + 3), \\ R_5(x) &= (2/\sqrt{30})(x^5 - 10x^3 + 15x). \end{aligned}$$