

## Contrôle de Modèles et algorithmes stochastiques 1 et 2

Durée 2h00

*Les documents (autres que les notes de cours), les calculatrices et les téléphones portables sont interdits. Le barème est approximatif.*

### Exercice 1 (Approximation récursive de la $CV@R$ ) (12 points)

Soit  $X$  une variable aléatoire intégrable quantifiant la perte de valeur d'un portefeuille entre un temps  $t$  et un temps  $t + \Delta_t$ . On appelle alors "Value At Risk" et on note  $V@R_\alpha(X)$  la quantité définie par :

$$V@R_\alpha(X) = \inf\{t \in \mathbb{R}, \mathbb{P}(X \leq t) \geq \alpha\}.$$

Il s'agit donc du quantile d'ordre  $\alpha$  associé à la variable  $X$  ( $\alpha$  est dans la pratique proche de 1 : 95 %, 99 %, ...). On suppose dans la suite que  $X$  est une variable aléatoire intégrable admettant une densité  $f_X$  continue et strictement positive sur  $\mathbb{R}$ .

On définit alors la "Conditional Value At Risk" associée à  $V@R_\alpha(X)$  par :

$$CV@R_\alpha(X) = \mathbb{E}[X | X \geq V@R_\alpha(X)].$$

$V@R_\alpha(X)$  et  $CV@R_\alpha(X)$  sont des indicateurs pour évaluer le risque du marché. On les appelle mesures de risque. On désire dans cet exercice de construire un algorithme pour approcher simultanément  $V@R$  et  $CV@R$ .

#### Partie 1.

1. Donner une interprétation (rapide) de la  $V@R$  et de la  $CV@R$ .
2. On pose  $f(\theta) = \mathbb{E}[(X - \theta)_+] = \mathbb{E}[\max(X - \theta, 0)]$ . Montrer que pour tout  $\theta \in \mathbb{R}$ ,  $h \geq 0$ ,

$$f(\theta + h) - f(\theta) = -h\mathbb{P}(X \geq \theta + h) - \mathbb{E}[(X - \theta)\mathbf{1}_{\{\theta \leq X < \theta + h\}}].$$

En déduire que  $f$  est dérivable sur  $\mathbb{R}$  et que  $f'(\theta) = -\mathbb{P}(X > \theta)$ .

3. On pose

$$\psi(\theta) = \theta + \frac{1}{1 - \alpha} \mathbb{E}[(X - \theta)_+].$$

Montrer que  $\psi$  est de classe  $\mathcal{C}^2$  sur  $\mathbb{R}$  et donner  $\psi'$  et  $\psi''$ .

4. Montrer que

$$\frac{\psi(\theta)}{\theta} \rightarrow \begin{cases} -\frac{\alpha}{1-\alpha} & \text{lorsque } \theta \rightarrow -\infty \\ 1 & \text{lorsque } \theta \rightarrow +\infty. \end{cases}$$

5. Montrer que  $\psi$  est strictement convexe et admet un unique minimum  $\theta^*$ . Montrer que  $\theta^* = V@R_\alpha(X)$ .
6. Montrer que  $\psi(\theta^*) = CV@R_\alpha$ .

#### Partie 2.

1. On considère l'algorithme stochastique  $(\theta_n)_{n \geq 0}$  défini par

$$\theta_{n+1} = \theta_n - \frac{1}{n+1} \left( 1 - \frac{1}{1-\alpha} \mathbf{1}_{\{X_{n+1} > \theta_n\}} \right)$$

où  $(X_n)$  est une suite de variables aléatoires i.i.d. de même loi que  $X$ . Ecrire l'algorithme sous la forme  $\theta_{n+1} = \theta_n - \gamma_{n+1}h(X_n) + \gamma_{n+1}\Delta M_{n+1}$  en précisant  $\gamma_{n+1}$ ,  $h$  et  $\Delta M_{n+1}$  (On pourra vérifier que  $h = \psi'$ ).

2. Montrer que  $\theta_n \rightarrow \theta^*$  p.s (On pourra utiliser la fonction  $\psi$  comme fonction de Lyapounov).

3. On note  $(X_k)_{k \geq 1}$  une suite de variables aléatoires i.i.d. de même loi que  $X$  et on définit  $C_n$  par

$$C_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n v(\theta_{k-1}, X_k) \quad \text{où } v(\theta, y) = \theta + \frac{1}{1-\alpha}(y - \theta)_+.$$

En utilisant la loi des grands nombres, montrer que  $(C_n)$  converge *p.s.* vers  $CV @ R_\alpha(X)$  (On pourra admettre que la fonction  $x \mapsto \max(x, 0)$  est Lipschitzienne).

**Exercice 2** (Modèle d'Ehrenfest perturbé) (8 points (+ 1,5 points pour la question Bonus))

On considère la variante suivante du modèle d'Ehrenfest. Soit  $0 < p \leq 1$ . On répartit initialement  $2N$  boules dans deux urnes  $A$  et  $B$ . À chaque pas de temps, on choisit de façon équiprobable une boule parmi les  $2N$ . Une fois la boule choisie, on la change d'urne avec probabilité  $p$ , et avec probabilité  $1-p$  on la laisse dans l'urne dans laquelle elle se trouvait. Pour tout  $n \geq 0$  on note  $X_n$  le nombre de boules dans l'urne  $A$  à l'étape  $n$ .

Notons que le modèle d'Ehrenfest classique s'obtient comme cas particulier pour  $p = 1$ .

1. Donner la matrice de transition  $Q_p$  de la chaîne de Markov  $(X_n)_{n \geq 0}$ .
2. Montrer que la chaîne  $(X_n)_n$  est irréductible pour tout  $0 < p \leq 1$ .
3. Montrer que la chaîne  $(X_n)_n$  est apériodique si  $0 < p < 1$ .
4. Montrer que la matrice de transition  $Q_p$  est réversible par rapport à une mesure de probabilité que l'on précisera.
5. Montrer que, pour n'importe quelle loi initiale  $\mathcal{L}(X_0)$ , la chaîne  $(X_n)_n$  converge en loi quand  $n \rightarrow \infty$ . Donner la loi limite  $\mu$ .
6. Pour  $k, m = 0, \dots, 2N$ , on note  $T_m = \inf\{n \geq 1 : X_n = m\}$  et  $t_k(m) = \mathbb{E}_k(T_m)$ .  
Donner  $t_m(m)$  pour  $m = 0, \dots, 2N$ . Déterminer ensuite une relation de récurrence reliant  $t_k(m)$ ,  $t_{k-1}(m)$  et  $t_{k+1}(m)$ , pour  $1 \leq k < m - 1$ . Traiter aussi les cas  $k = 0$  et  $k = m - 1$ .  
N.B. Il ne vous est pas demandé de résoudre les relations de récurrence obtenues.
7. Soit  $\beta_p = 1 - \frac{p}{N}$ . Montrer que pour tout  $n \geq 0$  on a

$$\mathbb{E}(X_n) = N + (\mathbb{E}(X_0) - N)\beta_p^n.$$

8. (*Bonus*) On admettra le fait que  $\beta_p$  est la deuxième plus grande valeur propre de  $Q_p$  en valeur absolue, i.e.  $\beta_p = \max\{|\lambda| : \lambda \in \text{Sp}(Q_p), \lambda < 1\}$ . Montrer que la chaîne  $(X_n)_n$  converge en loi vers  $\mu$  à vitesse exponentielle, dans le sens où pour tout  $n \geq 0$  :

$$d_{VT}(\mathcal{L}(X_n), \mu) \leq C\beta_p^n,$$

où  $d_{VT}$  dénote la distance en variation totale et  $C = C(\mu, \mathcal{L}(X_0))$  est une constante, dépendant de  $\mu$  et de  $\mathcal{L}(X_0)$ , qu'il faudra préciser.

*Rappel* : Si  $\nu$  et  $\mu$  sont deux mesures de probabilité sur un espace fini  $E$ , alors

$$d_{VT}(\nu, \mu) = \frac{1}{2} \sum_{j \in E} |\nu_j - \mu_j|.$$