# Econométrie Financière M2 272 IEF TD3 Value-at-Risk et Expected Shortfall

### Année universitaire 2020-2021

On estime deux mesures de risque :

- 1. la Value-at-Risk (VaR),
- 2. l'Expected Shortfall (ES).

La VaR est définie comme la perte potentielle minimum que subit un portefeuille dans  $\alpha\%$  des pires cas, pour un horizon de temps donné. L'ES est la valeur moyenne anticipée de ces pertes dans  $\alpha\%$  des pires cas, sur un horison de temps donné <sup>1</sup>.

On dispose des cotations des actions de Apple et de Exxon sur la période du 04/01/2016 au 31/12/2019 et l'on considère le portefeuille équipondéré de ces deux titres. On estime la VaR et l'ES de ce portefeuille à un horizon d'un jour par différentes méthodes. Les données figurent dans le fichier apple exxon.xlsx

## 1 Présentation et analyse descriptive des données

- Après avoir importé les données, vous calculerez les rendements des deux actifs et le rendement du portefeuille équipondéré de ces deux titres.
- Faites les représentations graphiques suivantes :
- graphique des rendements des actifs et du portefeuille,
- histogramme des rendements des actifs et du portefeuille. Pour chaque série de rendement, vous calculerez

Pour les rendements des actifs et du portefeuille, calculez et commentez les statistiques suivantes :

- moyenne, médiane, maximum, minimum
- variance ou écart type annualisé
- skewness et kurtosis
- statistique du test de Jarque et Bera et sa probabilité critique
- Autocorrélogramme des rendements (jusqu'à l'ordre 15)
- Autocorrélogramme des rendements au carré (jusqu'à l'ordre 15)

<sup>1.</sup> cf. Jondeau et al., 2000. Financial Modeling Under Non-Gaussian Distribution, édition Springer. chapitre 8 : Risk Management and VaR.

#### 2 Estimation de la VaR et de l'ES à partir de l'historique.

On calcule la VaR et l'ES du portefeuille uniquement en appliquant la méthode suivante :

- On note  $\{r_1^p, r_2^p, ..., r_t^p, ..., r_T^p\}$  les T observations du rendement du portefeuille  $r_t^p$ .
- ullet A partir des T observations, construisez T-N+1 sous-échantillons emboités de taille N de  $\{r_1^p,...,r_N^p\}$  à  $\{r_{T-N+1}^p,...,r_T^p\}$ • Chacun des sous-échantillons est utilisé pour estimer la fonction de répartition (cdf) des
- rendements.
- On considère par exemple le  $t-N+1^{\grave{e}me}$  sous-échantillon  $\{r^p_{t-N+1},...,r^p_t\}$  et l'on classe les N rendements par ordre croissant.
- Les N rendements classés par ordre croissant sont notés  $\{\tilde{r}^p_{t-N+1,t},...,\tilde{r}^p_{t,t}\}$  avec  $\tilde{r}^p_{t-N+1,t} \leq$  $\ldots, \leq \tilde{r}_{t,t}^p$ .
- La  $VaR_{\alpha,t}$  avec une probabilité  $\alpha$  est le quantile d'ordre  $\alpha$  du sous-échantillon classé par ordre croissant. Elle correspond à la  $\alpha N^{\grave{e}me}$  statistique d'ordre  $\tilde{r}_{\alpha N,t}^{\ 2}$ .
- Alors, la VaR à la date t pour la date t+1 est

$$VaR_{\alpha,t} = -\tilde{r}_{\alpha N,t}$$

• L'ES est estimée par la moyenne des rendements observés inférieurs à  $\tilde{r}_{\alpha N,t}$ :

$$ES_{\alpha,t} = -\frac{1}{\alpha N} \sum_{i=1}^{\alpha N} \tilde{r}_{i,t}$$

- 1. Calculez les  $VaR_{\alpha,t}$  et  $ES_{\alpha,t}$  avec  $N=100, \alpha=1\%$  et  $\alpha=5\%$ .
- 2. Faites la représentation graphique de  $VaR_{\alpha,t}$  sur un même graphique pour les deux valeurs de  $\alpha$  et commentez.
- 3. Faites de même la représentation graphique de  $ES_{\alpha,t}$  sur un même graphique.

<sup>2.</sup> On choisit ici N tel  $\alpha N^{\grave{e}me}$  est un nombre entier.

#### 3 Estimation de la VaR avec un modèle GARCH

On estime la VaR et l'ES du portefeuille en utilisant un modèle ARMA-GARCH :

$$\begin{cases} r_t^p = m_t + e_t \\ e_t = \sigma_t z_t \\ \sigma_t^2 = \omega + \sum_{i=1}^p \alpha_i e_{t-i}^2 + \sum_{i=1}^q \sigma_{t-i}^2 \end{cases}$$

- On suppose que  $z_t \sim N(0,1)$ . La loi conditionnelle des rendements du portefeuille est alors  $r_{t+1}^p | I_t \sim N\left(m_{t+1}, \sigma_{t+1}^2\right).$
- La VaR à la date t pour la date t+1 est :

$$VaR_{\alpha,t} = -\left(m_{t+1} + q_{\alpha} \times \sigma_{t+1}\right)$$

où  $m_{t+1} = E\left(r_{t+1}^p|I_t\right)$  est la prévision en t de  $r_{t+1}^p$ ,  $\sigma_{t+1}$  son écart type conditionnelle et  $q_\alpha$ le quantile d'ordre  $\alpha$  de la loi N(0,1).

• L'ES à la date t pour la date t+1 est égal à :

$$ES_{\alpha,t} = \frac{\varphi(q_{\alpha})}{\alpha} \times \sigma_{t+1} - m_{t+1}$$

où  $\varphi(z)$  est la fonction de densité de la loi N(0,1).

- 1. Recherchez le modèle ARMA-GARCH du rendement du portefeuille en supposant  $z_t \sim$ N(0,1). Vous vérifierez l'existence d'un effet d'asymétrie. Les critères de validation de votre modèle sont :
  - significativité des coefficients des retards les plus élevés,
  - absence de corrélation des résidus standardisés.
  - absence d'effet ARCH pour les résidus standardisés.
- 2. En remplaçant  $m_{t+1}$  par la valeur anticipée en t de  $r_{t+1}^p$  et  $\sigma_{t+1}$  par son estimation obtenue du modèle GARCH, calculez la  $VaR_{\alpha,t}$  et la  $ES_{\alpha,t}$  pour  $\alpha = 1\%$  et  $\alpha = 5\%$ .
- 3. Faites un graphique des  $VaR_{\alpha,t}$  et un autre des  $ES_{\alpha,t}$  pour  $\alpha = 1\%$  et  $\alpha = 5\%$ .

#### Estimation de la VaR et de L'ES au niveau désagrégé 4

- On estime la VaR du portefeuille à partir de la modélisation de la matrice des variancecovariance des rendements des actifs du portefeuille.
- Cette approche désagrégée permet notamment d'évaluer l'effet d'une modification de la composition du portefeuille sur la VaR.
- On note  $r_t = (r_t^1, r_t^2)'$  le vecteur des rendements des deux actifs du portefeuille.
- On suppose que les rendements suivent une loi normale :  $r_t \sim N(m_t, \Omega_t)$  Le rendement du portefeuille  $r_t^p = w'r_t = \sum_{i=1}^2 w_i r_t^i$  suit une loi normale  $r_t^p \sim N(m_t^p, \sigma_{p,t}^2)$ avec  $m_t^p = w' m_t$  et  $\sigma_{p,t}^2 = w' \Omega_t w$
- La VaR agrégée à la date t pour la date t+1 est alors :

$$VaR_{\alpha,t} = -\left(m_{p,t+1} + q_{\alpha} \times \sigma_{p,t+1}\right)$$

où  $q_{\alpha}$  est le quantile d'ordre  $\alpha$  de la loi N(0,1).

• L'ES à la date t pour la date t+1 est alors :

$$ES_{\alpha,t} = \frac{\varphi(q_{\alpha})}{\alpha} \times \sigma_{p,t+1} - m_{p,t+1}$$

où  $\varphi(z)$  est la fonction de densité de la loi N(0,1).

- 1. Pour chacun des actifs du portefeuille, vous allez calculer les résidus non standardisés de chacun de leur modèle ARMA respectif :  $\hat{e}_{it} = r_{it} \hat{m}_{it}$  et construire la matrice (T, 2) de ces résidus non-standardisés :  $[\hat{e}_{1t}, \hat{e}_{2t}]$
- 2. En utilisant le modèle BEKK(1,1), estimez la matrice de variance-covariance  $\hat{\Omega}_t$  chaque date et calculez les  $VaR_{\alpha,t}$  et les  $ES_{\alpha,t}$
- 3. Faites les mêmes calculs en utilisant le modèle DCC(1,1)
- 4. Faites un graphique des  $VaR_{\alpha,t}$  et un autre des  $ES_{\alpha,t}$  pour  $\alpha = 1\%$  et  $\alpha = 5\%$ .

## 5 Comparaison des méthodes d'estimation

- On dispose de 3 méthodes d'estimation de la VaR du portefeuille :
- 1. à partir de l'historique
- 2. GARCH + loi normale au niveau agrégé
- 3. MGARCH + loi normale au niveau désagrégé
- 1. Calculez la moyenne de la VaR et de l'ES pour chacune des méthodes d'estimation.
- 2. Comptez le nombre de fois où le rendement du portefeuille  $r_t^p$  est inférieur à la  $VaR_{\alpha,t}$  pour  $\alpha = 1\%$  et  $\alpha = 5\%$ . Comparez ce nombre à l'effectif attendu et classez les différentes méthodes d'estimation selon leur degré de précision.