



Master Econométrie et Statistiques, parcours Econométrie Appliquée Mémoire de Master 1

Financiarisation des matières premières : une approche par la volatilité

Moriceau Laurianne

Sous la direction de Mr Olivier Darné Juin 2020

Résumé

L'objectif de notre étude est d'identifier une quelconque relation entre le phénomène de financiarisation caractérisé par l'augmentation des échanges et la volatilité des rentabilités des produits de base. Deux approches ont été utilisées : la modélisation GARCH(1,1) ainsi que l'analyse de la volatilité conditionnelle dynamique (DCC-GARCH). Cela, afin de caractériser la volatilité des rendements de *futures* de douze des matières premières : Le WTI, le fioul, le gaz naturel, le cuivre, l'or, l'argent, le maïs, le soja, le riz, le café, le sucre et le blé, et d'établir un lien avec les marchés financiers de janvier 2001 à décembre 2019. Nous avons pu constater que les matières premières énergétiques avaient une persistance de la volatilité suite aux chocs plus importante que pour les autres marchés. En revanche, le caractère autorégressif est plus important sur les séries de rentabilités agricole, ce qui veut dire que la volatilité s'explique davantage par le niveau de volatilité antérieur. Pour finir, le modèle DCC-GARC(1,1) nous a permis de conclure à l'existence d'un phénomène de financiarisation pour les matières premières énergétiques du moins, puisque les corrélations avec le marché des actions représenté par le S&P500 y sont exacerbées depuis la crise de 2008.

Abstract

The cost of the commodities had increased until the 2008's crisis and the cost had stabilized at a relatively low level. The aim of our study will be to identify potential links between the financial determinants and their impact on the prices of the raw materials. Two approaches have been used, the GARCH (1,1) modulization, as well as the analysis of the active contingent volatility (DCC-GARCH). The objective was to characterize the volatility of twelve commodities: WTI, heating oil, natural gas, cooper, gold, silver, corn, soya, rice, coffee, sugar and wheat. We were able to see that the energy commodity had a persistence in volatility following shocks that was more important than in any other market. However, the autoregressive character is more important on the series about the agricultural profitability, which means that the volatility can be explain more by the level of previous volatility. Finally, the DCC-GARCH(1,1) model allowed us to conclude to the existence of a financialization of the energy commodity phenomena since the correlations with the stock market represented by the S&P500 are exacerbated since the 2008's crisis.

Remerciements

A Monsieur Darné qui m'a dirigé durant ce travail.

A Romain qui prend toujours la peine de me relire.

A ma mère et ma sœur pour leur soutien.

SOMMAIRE

| I- | Introductionp | .5 |
|------|---|----|
| II- | Le phénomène de financiarisation : Analyse théoriquep | .8 |
| III- | Analyse économétriquep. | 11 |
| IV- | Conclusion et discussionp.2 | 6 |
| V- | Bibliographiep.2 | 9 |
| VI- | Annexesp.3 | 30 |

I- INTRODUCTION

« Le temps du monde fini commence » ¹ .

Cette citation de Paul Valéry montre à quel point les ressources et particulièrement les matières premières, ont toujours été au centre des préoccupations. D'autant plus actuellement, dans un contexte de raréfaction des ressources qui n'a de cesse de nous rappeler la finitude des réserves de notre planète tandis que la population mondiale augmente². Une matière première est un « *matériau d'origine naturelle faisant l'objet d'une* transformation et d'une utilisation économique » ³. De nos jours, les pays industrialisés dépendent de ces ressources qu'ils importent principalement des pays du sud. Tandis que les économies des pays en voie de développement (PED) dépendent des variations des prix de ces produits de base qu'ils destinent à l'exportation. En outre, une grande partie de la croissance des PED en est le résultat et de fait, leurs politiques macroéconomiques doivent s'adapter aux cours des produits primaires dont ils dépendent. C'est pourquoi la compréhension et l'étude de ces marchés sont essentiels afin de se prémunir des risques de chocs en renforçant les cadres de régulation de marché de sorte à limiter l'impact socio-économique qu'ils engendreraient. Depuis les années 2000, en réaction à la bulle internet, les économistes Américains Gary Gorton et Geert Rouxenhorst publient « Facts and fantasies about commodity futures »⁴ qui met en exergue la rentabilité des contrats à terme⁵ sur les matières premières. Cette étude a entraîné une prise de conscience collective sur la pertinence de ces contrats en matière de diversification de portefeuille⁶. Depuis, nous parlons d'un phénomène de financiarisation puisque les banques d'investissement et les fonds de pensions ont pris part à la spéculation des produits dérivés sur les matières premières ou produits de base, entraînant ainsi une

¹ Valéry P., « Regards sur le monde actuel », Librairie stock,1931, p.11

² Jacquard A., « *Voix de la résistante, Finitude de notre domaine* », Le monde diplomatique, Mai 2008, p.28 3 « *Dictionnaire de l'économie* », Larousse, https://www.larousse.fr/archives/economie/page/160 (consulté le 4 février 2020)

⁴ Gorton G., Geert Rouwenhorst K., «Facts and Fantasies about Commodity Futures», The Rodney L. White Center for Financial Research, University of Pennyslavania, 2004

⁵ Un contrat à terme aussi appelé « futures », est un contrat portant sur un sous-jacent que l'on s'engage à vendre ou acheter à une date et un prix convenu.

⁶ Crépu J., Boris J-P., « Traders - Le marché secret des matières premières », Arte, 2013

augmentation massive des échanges de contrats sur ces dernières⁷. Un produit dérivé se définit comme étant un « actif dont la valeur dépend d'autres variables plus fondamentales comme les prix d'autres actifs négociés sur les marchés, les taux d'intérêts, les taux de change ou entre les températures, la hauteur de neige dans une station de sport d'hiver, etc »8. L'impact de l'augmentation de ces transactions financières sur le prix des produits de base a fait l'objet de nombreuses études suggérant une influence positive sur la volatilité, mais cette relation n'a jamais pu être clairement identifiée car les résultats sont peu conclusifs et se contredisent⁹. En revanche, le poids de ces acteurs et leur grande influence sont incontestables et nous savons que les prix ont augmenté considérablement du début des années 2000 jusqu'à la crise de 2007-2008. De tout temps, les acheteurs et vendeurs de matières premières ont cherché à se prémunir du risque de marché qui résulte de la fluctuation des prix due à l'instabilité des productions dues aux conditions climatiques notamment. L'apparition des marchés dérivés a permis de remplir cette fonction avec la notion de couverture que permet les produits dérivés, qui consiste à transférer une partie du risque à d'autres acteurs. On parle de produits dérivés, car la valeur de ces contrats « futures » sont basés sur la valeur sous-jacente de l'actif physique (ici produit agricole, énergétique ou métaux), appelé aussi les fondamentaux. Ces contrats futures se font sur des produits standardisés qui sont échangés sur des marchés organisés et régulés dont les prix sont le résultat d'appels de marge quotidiens 10. Le contractant s'engage à respecter son engagement d'achat ou de vente à une date déterminée lors de la spécification du contrat. Ainsi, le dénouement de celui-ci s'effectue par livraison du sousjacent ou par une prise de position inverse. On observe alors la présence de spéculateurs sur ces marchés à terme qui achètent et vendent des contrats afin de tirer des bénéfices de la différence entre le prix d'achat et de vente, ainsi que de « hedgers » qui disposent ou envisagent de détenir un stock de matières premières et qui cherchent à se prémunir

_

⁷ Lecocq P-E., Courleux F., «Vers la définition d'un nouveau cadre de régulation des marchés dérivés de matières agricoles», Centre d'études et de prospective, N°3 septembre 2011, téléchargeable sur : https://www.researchgate.net/publication/319242392 Vers la definition d'un nouveau cadre de regulation des marches derives de matières premières agricoles (consulté le 17 février 2020)

⁸ Hull J., « *Options, futures et autres actifs dérivés* », Pearson, 10^e Edition, p.1.

⁹ Lecocq P-E., Courleux F., «Vers la définition d'un nouveau cadre de régulation des marchés dérivés de matières agricoles», Centre d'études et de prospective, N°3 septembre 2011, téléchargeable sur : https://www.researchgate.net/publication/319242392 Vers la definition d'un nouveau cadre de regulation des marches derives de matières premières agricoles (consulté le 17 février 2020)

¹⁰ Gueye Fam P., « Marchés des matières premières agricoles et dynamique des cours : un réexamen par la financiarisation », Économies et finances. Université de Toulon, 2016, téléchargeable sur : https://tel.archivesouvertes.fr/tel-01522798/document (consulté le 4 février 2020)

d'une variation de prix. Dans cette étude, nous ne chercherons pas à expliquer la formation des prix par la variation de ces fondamentaux : les principaux déterminants de l'offre et de la demande, qui comprennent les conditions météorologiques, les politiques commerciales, les stocks, etc ¹¹. Nous chercherons principalement à savoir si le caractère volatil des matières premières peut-être expliqué par la financiarisation de ces derniers et donc de l'augmentation des interactions entre les marchés financiers et les marchés de produits dérivés. Ainsi, nous chercherons à savoir si les connexions entre ces marchés ont croît avec le temps parallèlement à l'augmentation observée des échanges sur les marchés dérivés. La volatilité pouvant être définie comme « l'ampleur des fluctuations ou l'amplitude de la variation sur une période donnée pour un marché ou une valeur¹²».

Pour ce faire, nous commencerons par une étude des faits stylisés et nous nous concentrerons particulièrement sur ce phénomène de financiarisation. Nous évoquerons également les différentes recherches et modélisations déjà existantes sur le sujet. Afin d'étudier ces liens entre les marchés, nous chercherons tout d'abord à modéliser la volatilité des rentabilités de douze matières premières de janvier 2001 à décembre 2019 par un modèle classique de variance conditionnelle (GARCH). Puis, nous nous étudierons les corrélations dynamiques entre ces matières premières et les marchés financiers qui seront représentés par l'indice S&P500. Ainsi, nos résultats ont permis de montrer que les matières premières énergétiques présentent une plus grande persistance de volatilité des rentabilités due aux chocs que les autres marchés. En outre, en cas de crise, les volatilités des rentabilités engendrées mettraient plus de temps à disparaître. De plus, nous verrons avec les corrélations conditionnelles entre nos matières premières et l'indice S&P500 représentant les marchés financiers que celles-ci tendent à augmenter pour les matières premières énergétiques. En outre, on observe également des corrélations exacerbées entre les rentabilités des produits de base et les marchés financiers au moment de la crise de 2008.

_

¹¹ Gueye Fam P., « Marchés des matières premières agricoles et dynamique des cours : un réexamen par la financiarisation », Économies et finances. Université de Toulon, 2016, téléchargeable sur : https://tel.archivesouvertes.fr/tel-01522798/document (consulté le 4 février 2020)

¹² Hisseine Saad M., « *Estimation de la volatilité des données financières à haute fréquence : une approche par le modèle Score-GARCH »*, Economies et finances, Université Montpellier, 2017, téléchargeable sur : https://tel.archives-ouvertes.fr/tel-01730504/document (consulté le 10 mai 2020).

II- LE PHENOMENE DE FINANCIARISATION : ANALYSE THEORIQUE

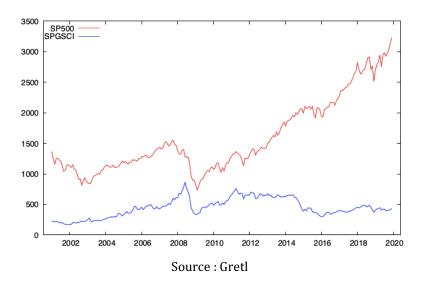
A. FAITS STYLISES

Lorsque l'on observe l'évolution des cours des matières premières depuis les années 2000, on observe une hausse significative des prix de 2002 à 2008 marquant le début de la crise financière mondiale. Selon certains économistes, cette envolée des prix pourrait être due à un changement structurel de l'offre et la demande, notamment dû au développement économique de pays émergents (Bichetti et al., 2013). Cependant, parallèlement on observe une augmentation des acteurs sur les marchés dérivés, entraînant ainsi une hausse massive des échanges de contrats avec d'un côté les spéculateurs à la recherche de profit et les hedgers qui cherchent à se prémunir des variations des prix. Selon la théorie économique et d'efficience des marchés, la présence de spéculateurs favorise la découverte des prix car elle permet davantage de liquidité sur le marché et ainsi de mieux satisfaire les besoins de couverture. Seulement, les spéculateurs qui ne cherchent pas à détenir l'actif sous-jacent peuvent dénouer leur position au moindre signal qui n'irait pas dans leur sens, amplifiant ainsi les variations de prix. En effet, lorsque le marché est efficient, l'ensemble des informations disponibles sur les fondamentaux sont censées être directement incorporées dans le prix, expliquant alors les fluctuations des cours. Ainsi, les spéculateurs dont l'objectif n'est pas la détention des sous-jacents peuvent envoyer des signaux allant à l'encontre de l'évolution des fondamentaux (Bichetti et al., 2013). En outre, un agent détenant une position longue sur un actif financier appréhendera une baisse du prix de celui-ci tandis qu'une position courte serait défavorable en cas d'augmentation du prix de l'actif qu'il prévoit d'acheter¹³. De plus, spéculateurs et hedgers en cherchant des actifs anti-corrélés afin de diversifier leurs portefeuilles peuvent créer des corrélations fictives entre les marchés. Partant de ces observations, de nombreux économistes ont cherché à identifier les connexions que ces nouveaux acteurs entraînaient entre les marchés de produits de base et les marchés financiers afin de comprendre si celles-ci pouvaient expliquer en partie la hausse observée des volatilités des matières premières. La figure ci-dessous représente

¹³ Jégourel Y., « Les produits financiers dérivés », La découverte, collection repère, économie, p.12.

l'évolution du marché des matières premières avec le S&P GSCI et l'évolution du marché des actions avec le S&P500.

FIGURE 1: EVOLUTION DES INDICES GSCI ET S&P500



Nous pouvons voir que les deux indices évoluent dans le même sens jusqu'en 2009, date à partir de laquelle l'indice S&P500 croît inexorablement. Les deux indices n'évoluant plus dans le même sens, et les possibilités de diversifications du risque de portefeuille qui résident en les matières premières ont dès lors fortement augmenté entraînant ainsi une corrélation croissante entre les deux marchés. Cet attrait pour les produits de base, s'observe alors dans l'augmentation des contrats sur les marchés à terme des matières premières. En effet, le volume de futures négociés sur le WTI s'élevait à 1 374 615 en janvier 2001, puis à plus de 2M en 2005, en aout 2019¹⁴. Ces chiffres rendent compte de la croissance exponentielle de ces marchés et de facto de l'intérêts qu'ils représentent pour les investisseurs. De plus, l'étude de Creti et al. (2013) a démontré que les liens entre les marchés s'étaient accentués avec la crise, renforçant les co-mouvements des volatilités et des rendements. Ainsi, même si les corrélations entre les marchés financiers et des matières premières ont été très largement observés, le débat sur l'influence joué par cette financiarisation reste vif (Charlot et al., 2016).

¹⁴ Eikon Reuters database

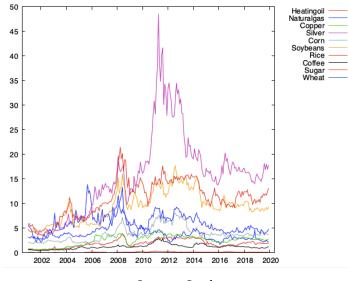
B. Presentation des données

Notre étude se concentre donc sur l'observation des volatilités des rentabilités sur les produits de base. Les données mensuelles sont issues des rentabilités de douze matières premières résumés dans le tableau ci-dessous. Les données viennent de la base de Thomson Reuters sur une période de Janvier 2001 à décembre 2019 et les prix *futures* sont libellés en dollars.

TABLEAU 1: LES DONNEES ET LEUR PROVENANCE

| Ticker | Matière première | Bourse | Période | Source |
|--------|------------------|--------|-----------------|-----------------|
| CLc1 | WTI | NYMEX | 01-2001/12-2019 | Thomson Reuters |
| Hoc1 | Heating oil | NYMEX | 01-2001/12-2019 | Thomson Reuters |
| NGc1 | Natural gas | NYMEX | 01-2001/12-2019 | Thomson Reuters |
| CMCUc1 | Copper composite | LME | 01-2001/12-2019 | Thomson Reuters |
| GCc1 | Gold | COMEX | 01-2001/12-2019 | Thomson Reuters |
| Sic1 | Silver | COMEX | 01-2001/12-2019 | Thomson Reuters |
| Cc1 | Corn | СВОТ | 01-2001/12-2019 | Thomson Reuters |
| Sc1 | Soybean | СВОТ | 01-2001/12-2019 | Thomson Reuters |
| RRc1 | Rice | СВОТ | 01-2001/12-2019 | Thomson Reuters |
| LRCc1 | Coffee | ICE | 01-2001/12-2019 | Thomson Reuters |
| LSUc1 | Sugar | ICE | 01-2001/12-2019 | Thomson Reuters |
| KWc1 | Wheat | ICE | 01-2001/12-2019 | Thomson Reuters |

FIGURE 2: EVOLUTION DES PRIX DE 10 DES MATIERES PREMIERES



Source: Gretl

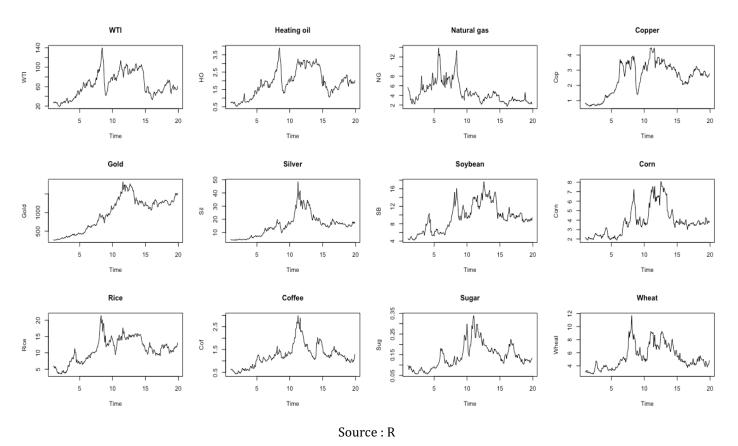
III- ANALYSE ECONOMETRIQUE

1. Analyse preliminaire des series

A. STATISTIQUES BASIQUES

Pour étudier l'évolution de la volatilité de nos matières premières, nous nous sommes concentrés sur les futures de douze matières premières : le WTI, le fioul (heating oil), le gas naturel (natural gas), le cuivre (copper), l'or (gold) et l'argent (silver), le maïs (corn), le soja (soybean), le riz (rice), le café (coffee), le sucre (sugar) et le blé (wheat). Les séries portent sur des données mensuelles en dollars nominal allant de janvier 2001 à décembre 2019.

FIGURE 3: ÉVOLUTION DES PRIX FUTURES DES MATIERES PREMIERES



Nous pouvons voir que depuis les années 2000, les matières premières énergétiques, de

métal ou agricoles, ont connu une forte hausse des prix depuis les années 2000. On

observe une hausse des prix du crude oil WTI depuis 2000 jusqu'à atteindre son pic en juin 2008. S'en est suivi une véritable chute des cours jusqu'en janvier 2009. Ces dates correspondent sans équivoque à celles de la crise financière qui a sévit sur les marchés. On retrouve cette chute des prix dans presque toutes les autres matières premières énergétiques ainsi que dans le cuivre, témoignant ainsi de contraction de l'activité. L'or et l'argent semblent faire figure d'exception puisqu'ils ne présentent pas de telles variations de prix sur cette période. En effet, ces métaux précieux ont été épargnés du fait de leur considération comme valeur refuge. Le café et le sucre semblent eux aussi ne pas avoir subi les chocs de cette crise. En revanche, on observe à partir de 2011 une baisse des cours, ainsi que pour le blé.

Ainsi, pour étudier les variations de prix et donc volatilités de ces cours nous nous pencherons sur les rendements logarithmiques de ces 12 matières premières obtenues comme ci-suit : $rt = \ln(pt) - \ln(pt-1)15$. Les graphiques des rentabilités de chacune se trouve en annexe 1. Nous pouvons voir sur ces graphiques que les variations des rentabilités semblent stationnaires en moyenne mais non stationnaires en variance. On observe de fortes variations de rentabilités en groupement, ce qui suppose des clusters de volatilité et donc potentiellement de l'hétéroscédasticité.

TABLEAU 2 : STATISTIQUES BASIQUES DES RENTABILITES

| | WTI | Heating oil | Natural gas | Copper | Gold | Silver | Corn | Soybean | Rice | Coffee | Sugar | Wheat |
|-------------|---------|-------------|-------------|---------|---------|---------|---------|---------|---------|---------|---------|---------|
| Nobs | 228 | 228 | 228 | 228 | 228 | 228 | 228 | 228 | 228 | 228 | 228 | 228 |
| NAs | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 |
| Minimum | -39.484 | -46.054 | -47.062 | -44.863 | -19.851 | -32.791 | -30.838 | -39.849 | -34.988 | -25.619 | -37.466 | -27.637 |
| Maximum | 26.016 | 30.989 | 48.621 | 29.314 | 12.986 | 24.908 | 20.041 | 17.875 | 24.901 | 36.193 | 27.047 | 32.776 |
| 1. Quartile | -5.173 | -4.033 | -7.792 | -4.073 | -2.08 | -4.776 | -4.081 | -3.471 | -4.244 | -5.577 | -5.937 | -5.16 |
| 3.Quartile | 6.702 | 6.016 | 7.108 | 5.096 | 3.658 | 6.02 | 5.254 | 5.21 | 5.161 | 4.931 | 5.852 | 5.344 |
| Mean | 0.333 | 0.417 | -0.422 | 0.525 | 0.768 | 0.579 | 0.272 | 0.317 | 0.364 | 0.313 | 0.132 | 0.187 |
| Median | 1.501 | 0.94 | 0 | 0.466 | 0.738 | 0.443 | -0.066 | 0.794 | 0.432 | -0.659 | -0.393 | -0.209 |
| Sum | 75.635 | 94.761 | -95.825 | 119.176 | 174.415 | 131.403 | 61.803 | 71.893 | 82.608 | 71.025 | 29.917 | 42.337 |
| SE Mean | 0.606 | 0.625 | 0.947 | 0.514 | 0.322 | 0.581 | 0.569 | 0.532 | 0.552 | 0.581 | 0.63 | 0.583 |
| LCL Mean | -0.861 | -0.814 | -2.288 | -0.488 | 0.133 | -0.566 | -0.848 | -0.732 | -0.724 | -0.831 | -1.11 | -0.962 |
| UCL Mean | 1.527 | 1.649 | 1.444 | 1.538 | 1.403 | 1.724 | 1.393 | 1.365 | 1.452 | 1.457 | 1.373 | 1.335 |
| Variance | 83.363 | 88.694 | 203.624 | 60.015 | 23.567 | 76.677 | 73.431 | 64.254 | 69.202 | 76.516 | 90.082 | 77.078 |
| Stdev | 9.13 | 9.418 | 14.27 | 7.747 | 4.855 | 8.757 | 8.569 | 8.016 | 8.319 | 8.747 | 9.491 | 8.779 |
| Skewness | -0.605 | -0.764 | -0.004 | -0.731 | -0.315 | -0.312 | -0.301 | -0.985 | -0.393 | 0.545 | -0.011 | 0.14 |
| Kurtosis | 1.257 | 3.34 | 1.334 | 5.468 | 1.021 | 1.033 | 0.708 | 2.802 | 1.615 | 1.189 | 0.815 | 0.729 |

Source: R avec 'fBasics'

¹⁵ Les rentabilités ont été multipliées par 100 pour traiter des valeurs suffisamment grandes.

Nous procédons donc aux statistiques descriptives de nos séries. En premier lieu, nous regardons les distributions de celles-ci. L'or et l'argent sont les deux produits de base avec les rentabilités moyennes les plus élevées, suivies du cuivre, du fioul puis du WTI. En revanche, nous constatons que le gaz naturel est le seul actif ayant une rentabilité moyenne négative. De plus, celui-ci présente une variance conséquente de ses cours, à hauteur de 203,62. Ainsi, nous pouvons dire que le future de l'or surperforme par rapport aux autres actifs. Nous avons d'ailleurs pu observer sur le graphique représentant son cours, une tendance positive forte et des phases de consolidations avec de très légères baisses. Cependant, même si sa rentabilité reste relativement stable, la rentabilité maximale de l'actif s'élève à 12.986 dollars tandis que le gaz naturel qui est très volatile au vu de la valeur de la variance, peut monter jusqu'à 48.621 dollars. Nous pouvons également regarder les valeurs Skewness et Kurtosis de celles-ci, qui nous donne une indication sur la symétrie ou non des séries étudiées autour de la moyenne. Lorsque la série suit une loi normale la valeur Skewness est égale à 0 et la valeur Kurtosis est égale à 3. Nous pouvons voir que toutes les séries exceptées le café et le blé ont des coefficients Skewness inférieures à 0, ce qui suppose des distributions étalées à gauche ie. davantage de mouvements à la baisse. Concernant l'aplatissement de la série, nous pouvons voir que la statistique *Kurtosis* est inférieure à 3 pour toutes les séries exceptées pour le fioul et le cuivre. En revanche, celle-ci est supérieure à 0 pour toutes les séries ce qui suppose une distribution leptokurtique de nos rentabilités. En outre, la distribution est plus aplatie et les queues sont plus épaisses que celles d'une loi normale. Cependant, nous ne pouvons affirmer l'absence de normalité de nos séries puisque ces statistiques peuvent-êtres influencées par la présence de valeurs extrêmes que nous avons déjà supposés antérieurement lors de l'observation des cours. Le test de Jarque-Bera nous permettra de trancher.

B. OBSERVATIONS ATYPIQUES

TABLEAU 3: OBSERVATIONS ATYPIQUES

| Observations atypiques | WTI | Heating oil | Natural gas | Copper | Gold | Silver | Corn | Soybean | Rice | Coffee | Sugar | Wheat |
|------------------------|-----|----------------|----------------|--------|------|--------|------|---------|------|--------|-------|-------|
| Février 2003 | | x | x | | | | | | | | | |
| (26) | | | | | | | | | | | | |
| Juin 2004 | | | | | | | | X | x | | | |
| Juin 2008 | | | x | | | | | | | | | |
| Septembre 2008 (93) | х | X | | X | х | | | | | | | |
| Décembre 2008 | | | | | | | | | х | | | |
| Janvier 2009 | X | | | | | | | | | | | |
| Février 2009 | | | | Х | | | | | | | | |
| Aout 2009 | | | x | | | | | | | | | |
| Février 2010 | | | | | | | | | | | х | |
| Juin 2010 | | | | | | | | | | | | x |
| Aout 2011 | | | | х | | х | | | | | | |
| Juin 2013 | | | | | | | х | | | | | |
| (150) | | | | | | | | | | | | |
| Janvier 2015 | | x | | | | | | | | | | |
| Novembre | | | x | | | | | | | | | |
| 2018 (215) | | | | | | | | | | | | |

Source: R, package 'tsoutliers'

Nous pouvons voir dans le tableau ci-dessus les outliers detectés par la fonction 'tso' du package' tsouliers'. Comme nous l'avons déjà évoqué précedemment, ces observations de par leurs valeurs extrêmes peuvent influencer les résultats des tests et modélisations. Par exemple, on observe dans le tableau X une valeur atypique à la date de septembre 2008 pour quatre de nos séries qui représente l'effet de la faillite de la banque américaine Lehman Brothers et notamment la chute brutale des cours. Pour corriger ces outliers nous avons utilisé la fonction 'Return.clean' du package 'Performance Analytics'. Les statistiques basiques des séries corrigées sont résumés dans le tableau en annexe 2.

2. CONDITIONS DU MODELE GARCH

A. LES TESTS

Afin de pouvoir modéliser avec rigueur la volatilité de nos rentabilités, il convient tout d'abord de vérifier la stationnarité de ces derniers. Les tests qui suivent ont été réalisés sur les séries corrigées.

TABLEAU 4: TEST DE RACINE UNITAIRE (ADF)

| | ADF | | KPSS | |
|-------------|-------|-----------|----------|---------|
| | Stat | Prob | Stat | Prob |
| WTI | 71.72 | < 2.2e-16 | 0.10732 | 0.1 |
| Heating oil | 106.3 | < 2.2e-16 | 0.11816 | 0.1 |
| Natural gas | 126.6 | < 2.2e-16 | 0.043827 | 0.1 |
| Copper | 91.17 | < 2.2e-16 | 0.1608 | 0.1 |
| Gold | 137.2 | < 2.2e-16 | 0.39626 | 0.07877 |
| Silver | 128.9 | < 2.2e-16 | 0.20809 | 0.1 |
| Corn | 128.5 | < 2.2e-16 | 0.088392 | 0.1 |
| Soybean | 129.8 | < 2.2e-16 | 0.11474 | 0.1 |
| Rice | 163.9 | < 2.2e-16 | 0.087021 | 0.1 |
| Coffee | 153.1 | < 2.2e-16 | 0.10382 | 0.1 |
| Sugar | 89.9 | < 2.2e-16 | 0.074783 | 0.1 |
| Wheat | 131.1 | < 2.2e-16 | 0.10548 | 0.1 |

0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

Source: R, packages 'tseries' et 'urca', lag=12

Une série est dite stationnaire, lorsque l'espérance mathématique et la variance semblent stables dans le temps, tel que : $E(yt) = \mu \ \forall t \in T, V(yt) = \sigma \ \text{et} \ Cov(yt, yt2) = \gamma t$

Si ces conditions sont réunies la racine unitaire n'existe pas et les résidus suivent un bruit blanc, ce qui veut dire que les fluctuations de la série sont de nature stochastique. Ainsi, l'espérance est nulle et indépendante du temps, ainsi que la fonction d'autocovariance qui est indépendante et dont les termes sont également nuls. En outre, « les bruits blancs sont des processus stationnaires particuliers sans « mémoire ». On dit alors que le bruit blanc est *i.i.d*: formé de variables mutuellement indépendantes et identiquement distribuées. Le test de Dickey-Fuller permet de détecter l'existence de cette racine unitaire. Nous utiliserons également le test KPSS pour s'assurer des résultats. Le tableau X représente les résultats de chaque série à ces deux tests. Ainsi, nous pouvons voir que la p-value associée à chaque série est inférieure à 0.05, l'hypothèse H0 est rejetée au seuil de 5%, nous pouvons conclure que les séries sont stationnaires. Par rigueur, nous regardons les statistiques du test KPSS où cette fois H0 suppose la stationnarité de la série. L'hypothèse de stationnarité est donc acceptée également par le test KPSS au seuil de 5%.

TABLEAU 5: TEST DE JARQUE-BERRA, ARCH TEST ET LJUNG BOX

| | Jarque-Berra | ı | ARCH test | | Ljung-Box | (rentabilités) | LB (rentabili | tés au carré) |
|-------------|--------------|-----------|-----------|--------------|-----------|----------------|---------------|---------------|
| | Stat | Prob | Stat | Prob | Stat | Prob | Stat | Prob |
| WTI | 29.88 | 3.248e-07 | 24.499 | 0.01738** | 20.174 | 0.02765** | 25.339 | 0.004738*** |
| Heating oil | 131.46 | < 2.2e-16 | 24.99 | 0.005*** | 6.0966 | 0.8071 | 17.336 | 0.06724* |
| Natural | 17.816 | 0.0001353 | 18.574 | 0.09935* | 13.593 | 0.1924 | 19.678 | 0.073* |
| gas | | | | | | | | |
| Copper | 311.05 | < 2.2e-16 | 10.812 | 0.087* | 21.144 | 0.02011** | 21.134 | 0.048** |
| Gold | 14.372 | 0.0007569 | 16.525 | 0.005 *** | 10.451 | 0.4018 | 23.043 | 0.01059** |
| Silver | 14.518 | 0.0007037 | 29.644 | 0.003159*** | 9.213 | 0.512 | 48.278 | 5.521e-07*** |
| Corn | 8.652 | 0.01322 | 19.165 | 0.08463* | 13.131 | 0.2164 | 25.433 | 0.0129** |
| Soybean | 114.23 | < 2.2e-16 | 28.105 | 0.00534*** | 37.885 | 3.974e-05*** | 29.474 | 0.001044*** |
| Rice | 31.86 | 1.207e-07 | 29.559 | 0.003253*** | 31.943 | 0.0004094*** | 24.391 | 0.006628*** |
| Coffee | 25.602 | 2.758e-06 | 3.5264 | 0.9905 | 20.424 | 0.059* | 3.3112 | 0.9731 |
| Sugar | 6.8138 | 0.03314 | 46.647 | 5.366e-06*** | 18.826 | 0.04253** | 58.698 | 6.387e-09*** |
| Wheat | 6.2508 | 0.04392 | 17.004 | 0.1494 | 8.1723 | 0.612 | 18.272 | 0.1077 |

0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

Source: R, packages 'tsoutliers', 'stats' et 'finTSl'

Une fois la stationnarité de nos séries vérifiée, nous pouvons regarder la statistique de Jarque-Berra qui se trouve dans le tableau ci-dessus. Nous pouvons voir que la p-value est inférieure à 0.05 pour toutes les séries, ce qui nous permet de rejeter l'hypothèse de normalité des distributions des rentabilités. Ce dont nous nous attendions au vu des statistiques Skewness et Kurtosis vues précédemment. Ensuite, nous pouvons calculer l'espérance et les matrices de variances et covariances afin d'obtenir la fonction d'autocorrélation. Celle-ci nous indique le mécanisme autour duquel la série évolue, elle représente les couples d'autocorrélation des résidus décalés par k, le temps séparant les observations tel que : $\gamma(k) = Cov(yt, yt - k)$ et $\gamma(0) = V(yt)$. Ainsi, nous obtenons la fonction d'autocorrélation : $\rho k = \gamma k/\gamma 0$. Les tests de Ljung Box et Box Pierce permettent de tester l'hypothèse H0 d'absence d'autocorrélation des résidus des rentabilités. Ainsi, nous obtenons que les séries Natural gas, Heating oil, Copper, Gold, Silver, Corn, et Wheat ne présentent pas d'autocorrélation puisque H0 l'hypothèse d'absence d'autocorrélation est rejetée au seuil de 10%. En annexe 4 nous retrouvons les corrélogrammes des rentabilités. Ainsi, les résidus de la série WTI sont autocorrélés au seuil de 5%, tout comme le cuivre, le sucre puis le soja et le riz au seuil de 1%. En outre, nous regardons à présent l'autocorrélation des résidus au carré de nos séries. Nous pouvons voir que les rentabilités au carré des résidus de toutes les séries sont autocorrélées exceptées pour les séries du café et du blé.

Nous devons à présent vérifier l'existence de clusters de volatilité de nos rentabilités avec le test LM ARCH d'homoscedasticité basé sur le multiplicateur de Lagrange. Lorsque

^{*}Les statistiques ont été réalisés avec un retard de 12.

l'hypothèse H0 est accepté, les résidus de la série sont homoscedastiques *ie.* la variance ne dépend pas du temps. Ainsi, après avoir vérifié la normalité, l'autocorrélation des résidus avec Ljung Box et l'homoscedasticité conditionnelle nous pouvons conclure qu'il y a un effet ARCH sur les séries de rendements de toutes les séries exceptées le café et le blé. En effet, l'hypothèse H0 du LM test qui consiste en l'absence d'effet ARCH est rejeté pour toutes les séries *WTI*, *heating oil*, *natural gas*, *copper*, *gold*, *silver*, *corn*, *soybean*, *rice et sugar* avec un retard de 12. Nous appliquerons donc le modèle GARCH sur ces séries afin de modéliser les volatilités dynamiques dans le temps.

B. ETUDE DES CORRELATIONS LINEAIRES

TABLEAU 6: MATRICE DE CORRELATIONS DE SPEARMAN SUR LA PERIODE TOTAL

| | S&P500 | WTI | Heating oil | Natural | Copper | Gold | Silver | Corn | Soybean | Rice | Coffee | Sugar | Wheat |
|---------|----------|----------|----------------|----------|----------|----------|----------|----------|----------|----------|----------|----------|----------|
| CODEOO | | | UII | gas | | | | | | | | | |
| S&P500 | 1 | 0.314*** | 0.250*** | 0.087 | 0.476*** | 0.033 | 0.172*** | 0.19*** | 0.255*** | 0.178*** | 0.183*** | 0.042 | 0.152** |
| WTI | 0.314*** | 1 | 0.816*** | 0.292*** | 0.455*** | 0.214*** | 0.288*** | 0.151** | 0.145** | -0.009 | 0.158** | 0.156** | 0.108 |
| Heating | | | | | | | | | | | | | |
| oil | 0.250*** | 0.816*** | 1 | 0.381*** | 0.387*** | 0.197*** | 0.24*** | 0.126** | 0.142** | -0.037 | 0.105 | 0.133** | 0.102 |
| Natural | 0.200 | 0.010 | • | 0.501 | 0.507 | 0.177 | 0.21 | 0.120 | 0.112 | 0.057 | 0.100 | 0.155 | 0.102 |
| gas | 0.087 | 0.292*** | 0.381*** | 1 | 0.104 | 0.098 | 0.079 | 0.107 | 0.061 | 0.047 | 0.056 | 0.095 | 0.08 |
| Copper | 0.476*** | 0.455*** | 0.387*** | 0.104 | 1 | 0.307*** | 0.4*** | 0.217*** | 0.221*** | 0.168** | 0.238*** | 0.211*** | 0.216*** |
| Gold | 0.033 | 0.214*** | 0.197*** | 0.098 | 0.307*** | 1 | 0.776*** | 0.206*** | 0.133** | 0.061 | 0.296*** | 0.144** | 0.228*** |
| Silver | 0.172*** | 0.288** | 0.24*** | 0.079 | 0.4*** | 0.776*** | 1 | 0.258*** | 0.173*** | 0.046 | 0.335*** | 0.137** | 0.205*** |
| Corn | 0.19*** | 0.151** | 0.126* | 0.107 | 0.217*** | 0.206*** | 0.258*** | 1 | 0.645*** | 0.384*** | 0.309*** | 0.078 | 0.568*** |
| Soybean | 0.255*** | 0.145 | 0.142** | 0.061 | 0.221*** | 0.133** | 0.173*** | 0.645*** | 1 | 0.364*** | 0.27*** | 0.098 | 0.446*** |
| Rice | 0.178*** | -0.009** | -0.037 | 0.047 | 0.168** | 0.061 | 0.175 | 0.384*** | 0.364*** | 1 | 0.143** | 0.037 | 0.33*** |
| Coffee | | | | | | | | | | _ | | | |
| C | 0.183*** | 0.158** | 0.105 | 0.056 | 0.238*** | 0.296*** | 0.335 | 0.309*** | 0.27*** | 0.143** | 1 | 0.284*** | 0.357*** |
| Sugar | 0.042 | 0.156** | 0.133** | 0.095 | 0.211*** | 0.144** | 0.137** | 0.078 | 0.098 | 0.037 | 0.284*** | 1 | 0.129** |
| Wheat | 0.152** | 0.108 | 0.102 | 0.08 | 0.216*** | 0.228*** | 0.205*** | 0.568*** | 0.446*** | 0.33*** | 0.357*** | 0.129* | 1 |

0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

Source: R, package 'Hmisc'

La matrice de corrélations linéaires ci-dessus nous indique les produits de bases dont les rentabilités sont corrélées, ainsi que l'indice S&P500. Nous pouvons voir que les coefficients significatifs vont de 0.129 entre le sucre et le blé, à 0.816 entre le fioul et le WTI. Par exemple, la rentabilité du blé et du maïs seraient liés de manière linéaire de manière significative. L'objectif de notre étude étant de constater les évolutions de

connexions entre les marchés, nous pouvons regarder le tableau 7 ci-dessous qui représente les corrélations avant la crise de 2008, date à laquelle les liens auraient été exacerbés entre les marchés. Plus le coefficient est proche de 1 plus les rentabilités évoluent dans le même sens. Nous pouvons donc voir dans le tableau 6 que l'or et l'argent on des rentabilités qui évoluent de manière coordonnée (0.776), tout comme le mais et le soja ou encore le WTI et le fioul. En revanche, on remarque qu'il existe bien moins de corrélations significatives entre les actifs avant 2008. Ces connexions pourraient donc s'être renforcées avec le temps. Ces corrélations sont d'autant plus importante qu'avec le phénomène de financiarisation, les futures de produits de bases étaient utilisés à des fin de diversification d'un portefeuille d'actifs puisque les marchés de produits de bases n'étaient pas corrélés avec les marchés financiers. En effet, deux actifs qui varient en sens inverse diminuent le risque de portefeuille à mesure que le coefficient est proche de -1. Pourtant, on remarque dans le tableau de nombreuses corrélations avec l'indice S&P500 ce qui montre que la diversification est de moins en moins possible. L'objectif est donc d'analyser ces corrélations entre les marchés que l'on supposera dynamiques afin de voir si les connexions entre les marchés ont évolué avec le temps.

TABLEAU 7: CORRELATIONS DES RENTABILITES AVANT SEPTEMBRE 2008

| | S&P500 | WTI | Heating oil | Natural gas | Copper | Gold | Silver | Corn | Soybean | Rice | Coffee | Sugar | Wheat |
|----------------|-----------------|--------------|----------------|----------------|----------------|----------------|----------------|----------------|----------------|----------------|----------------|------------|------------|
| S&P500 | 1 | 0.154 | 0.077 | 0.046 | 0.462 | 0.124 | 0.173 | 0.2 | 0.239 | 0.222 | 0.281 | -0.007 | 0.101 |
| WTI | 0.154 | 1 | 0.843*** | 0.451** | 0.442 | 0.391 | 0.327 | 0.158* | 0.055** | -0.036*** | 0.141 | 0.235 | 0.2 |
| Heating oil | 0.077 | 0.843*** | 1 | 0.561*** | 0.334 | 0.31 | 0.258 | 0.044* | 0.017** | -0.076*** | 0.091 | 0.162 | 0.161 |
| Natural gas | 0.046 | 0.451** | 0.561*** | 1 | 0.152 | 0.219 | 0.154 | 0.118 | 0.073 | -0.006** | -0.004** | 0.13 | 0.09 |
| Copper | 0.460 | 0.442 | 0.334 | 0.152 | 1 | 0.453 | 0.456 | 0.234 | 0.154 | 0.216 | 0.274 | 0.227 | 0.303 |
| Gold | 0.462 0.124 | 0.391 | 0.31 | 0.219 | 0.453 | 1 | 0.722*** | 0.238 | 0.156 | 0.115 | 0.235 | 0.283 | 0.302 |
| Silver | 0.173 | 0.327 | 0.258 | 0.154 | 0.456 | 0.722*** | 1 | 0.264 | 0.17 | 0.05 | 0.33 | 0.279 | 0.256 |
| Corn | 0.2 | 0.158* | 0.044* | 0.118 | 0.234 | 0.238 | 0.264 | 1 | 0.634*** | 0.371* | 0.263 | 0.035 | 0.403 |
| Soybean | 0.239 | 0.055** | 0.017*** | 0.073 | 0.154 | 0.156 | 0.17 | 0.634*** | 1 | 0.425** | 0.251 | 0.023 | 0.376 |
| Rice | 0.222 | 0.036*** | - 0.076*** | -0.006** | 0.216 | 0.115 | 0.05 | 0.371 | 0.425** | 1 | 0.23 | 0.047 | 0.318 |
| Coffee | 0.281 | 0.141 | 0.091 | -0.004** | 0.274 | 0.235 | 0.33 | 0.263 | 0.251 | 0.23 | 1 | 0.293 | 0.356 |
| Sugar Wheat | -0.007 0.101 | 0.235 0.2 | 0.162 0.161 | 0.13 0.09 | 0.227 0.303 | 0.283 0.302 | 0.279 0.256 | 0.035 0.403 | 0.023 0.376 | 0.047 0.318 | 0.293 0.356 | 1 0.226 | 0.226 1 |

0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

Source: R, package 'Hmisc'

3. Les modeles de type GARCH

A. GARCH

Les séries financières que nous souhaitons modéliser ont montré précedemment qu'elles ne pouvaient être modélisé par un une structure linéaire classique puisque ces séries ne suivent pas une distribution normale mais plutôt une distribution leptokurtique et présentent de l'hétéroscédasticité conditionnelle due à la volatilité, ainsi que de l'autocorrélation. La modélisation ARIMA classique ne permet pas de prendre en considération ces caractéristiques. C'est ainsi que Engle (1982) a proposé la modélisation ARCH prenant en compte la volatilité 16 en relâchant l'hypothèse de variance du terme d'erreur constante dans le temps 17 . L'objectif d'un modèle ARCH(q) consiste alors à modéliser la variance des erreurs de façon autorégressive conditionnellement à son information passée 18 . Un modèle ARCH(1) comportera alors un seul retard sur l'innovation au carré tel que 19 : $\sigma^2_{\ t} = \alpha_0 + \alpha_1 \varepsilon^2_{\ t-1}$. Ainsi, le modèle GARCH qui est une généralisation du modèle ARCH ajoute à ce dernier le fait que la variance conditionnelle suit un processus ARMA(p,q) 20 . On obtient ainsi un modèle GARCH tel que 21 :

$$\sigma^{2}_{i,t} = a_{0} + \sum_{j=1}^{p} a_{j} \varepsilon^{2}_{i,t-j} + \sum_{j=1}^{q} \beta_{j} \sigma^{2}_{i,t-j}$$

Ainsi, pour que le processus soit stationnaire, les paramètres ω , α et β doivent être positifs pour garantir la positivité de la variance conditionnelle²². De plus $\sum_{i=1}^p a_i + \sum_{j=1}^q \beta_j < 1.$

¹⁶ Kuma J., « *Modélisation hétéroscedastique : les modèles arch-garch* », Centre de recherches économiques et quantitatives, 2018, téléchargeable sur : https://hal.archives-ouvertes.fr/cel-01770037/document (consulté le 28 mai 2020).

¹⁷ Racicot F., Théoret R., « *Traité d'économétrie financière* » , Presse de l'université du Québec, 2001. 18 Kuma J., « *Modélisation hétéroscedastique : les modèles arch-garch* », Centre de recherches économiques et quantitatives, 2018, téléchargeable sur : https://hal.archives-ouvertes.fr/cel-01770037/document (consulté le 28 mai 2020).

¹⁹ Ibidem

²⁰ Ibidem

²¹ Ibidem

²² Charles A., Darné O., *«The accuracy of asymmetric GARCH model estimation»*, International Economics 157,2019.

Un modèle GARCH(1,1) sera donc représenté par les deux équations suivantes²³:

$$\varepsilon_t = \sigma_t z_t$$
 où z_t est un bruit blanc
$$\sigma_t^2 = \omega + a\varepsilon_{i,t-1}^2 + \beta_i \sigma_{i,t-1}^2$$

Le modèle GARCH permet donc de savoir si nous sommes dans une période de volatilité. On s'attend à ce que si la variance en t est grande alors elle aura un impact sur la variance du terme d'erreur à la période suivante. La modélisation de la volatilité dépend donc de la capacité du modèle à capter les impacts du terme d'erreur sur les rendements à la période précédente24.

B. DCC-GARCH

Même si le modèle GARCH permet de modéliser les variances conditionnelles de nos séries, il ne permet pas d'identifier les liens entre elles. Le modèle DCC-GARCH (Engle et Sheppard, 2001), est un modèle multivarié. Ainsi, nous pourrons rendre compte de l'évolution des corrélations dynamiques entre les rentabilités de nos séries de matières premières, par rapport à l'indice S&P 500.

En outre, on tire d'une modélisation GARCH, la matrice des écarts-types des variances H_t , tel que $25: H_t = D_t R_t D_t$, où R_t est la matrice des corrélations conditionnelles des résidus standardisés comme suit: $R_t = Q_t^{-1} Q_t Q_t^{-1}$ où Q_t est la matrice des variances et covariances conditionnelles des t.

On obtient alors un modèle DCC-GARCH:

$$Q_t = \Omega + a\varepsilon_{t-1}\varepsilon'_{t-1} + \beta Q_{t-1}$$

Nous obtenons alors les corrélations conditionnelles dynamiques :

$$\rho_{ijt} = \frac{q_{ijt}}{\sqrt{q_{iit}}q_{jjt}}$$

²³ Fares C., « Estimation et prévision de la volatilité de l'indice S&P500, Université du québec à Montéral. 24 Hisseine Saad M., « Estimation de la volatilité des données financières à haute fréquence : une approche par le modèle Score-GARCH », Economies et finances, Université Montpellier, 2017, téléchargeable sur : https://tel.archives-ouvertes.fr/tel-01730504/document (consulté le 10 mai 2020). 25 Ibidem

C. RESULTATS DES ESTIMATIONS

TABLEAU 8: RESULTATS DES MODELES GARCH(1,1)

| | S&P500 | WTI | Heating oil | Natural gas | Copper | Gold | Silver |
|------------------|---------|------------|-------------|-------------|---------|------------|-------------|
| mu | 0.69*** | 0.76 | 0.89. | -0.74 | 0.57 | 0.74^{*} | 0.34 |
| | (0.21) | (0.54) | (0.52) | (0.82) | (0.46) | (0.29) | (0.47) |
| omega | 0.83. | 13.23. | 15.77* | 102.76*** | 17.45 | 2.84 | 4.85 |
| | (0.48) | (6.97) | (7.24) | (25.84) | (17.21) | (2.64) | (3.13) |
| alpha1 | 0.22*** | 0.18^{*} | 0.23** | 0.44** | 0.16. | 0.14^{*} | 0.19^{**} |
| | (0.07) | (80.0) | (80.0) | (0.16) | (0.09) | (0.07) | (0.06) |
| beta1 | 0.74*** | 0.66*** | 0.58*** | 0.12 | 0.49 | 0.74*** | 0.75*** |
| | (0.06) | (0.11) | (0.12) | (0.11) | (0.40) | (0.15) | (0.07) |
| $\alpha + \beta$ | 0.96 | 0.84 | 0.81 | 0.56 | 0.65 | 0.88 | 0.94 |
| Num. obs. | 227 | 227 | 227 | 227 | 227 | 227 | 227 |
| AIC | 5.52 | 7.20 | 7.16 | 8.10 | 6.75 | 5.94 | 7.07 |
| Log Likelihood | 622.31 | 813.09 | 808.57 | 915.28 | 761.65 | 670.35 | 798.06 |

q

| | Corn | Soybean | Rice | Coffee | Sugar | Wheat |
|------------------|------------|------------|------------|---------|------------|---------|
| mu | 0.21 | 0.16 | 0.37 | 0.28 | 0.02 | 0.21 |
| | (0.52) | (0.46) | (0.47) | (0.56) | (0.56) | (0.55) |
| omega | 1.70 | 8.48. | 3.17 | 66.11 | 6.60 | 3.26 |
| | (1.46) | (4.44) | (2.24) | (57.14) | (4.56) | (3.02) |
| alpha1 | 0.05^{*} | 0.15^{*} | 0.17^{*} | 0.11 | 0.15^{*} | 0.06 |
| | (0.02) | (0.07) | (0.09) | (80.0) | (0.07) | (0.03) |
| beta1 | 0.93*** | 0.71*** | 0.79*** | 0.00 | 0.77*** | 0.90*** |
| | (0.03) | (0.11) | (0.09) | (0.77) | (0.09) | (0.05) |
| $\alpha + \beta$ | 0.98 | 0.86 | 0.96 | 0.11 | 0.98 | 0.96 |
| Num. obs. | 227 | 227 | 227 | 227 | 227 | 227 |
| AIC | 7.11 | 6.88 | 6.97 | 7.17 | 7.27 | 7.18 |
| Log Likelihood | 802.56 | 777.34 | 787.24 | 809.23 | 820.82 | 810.58 |

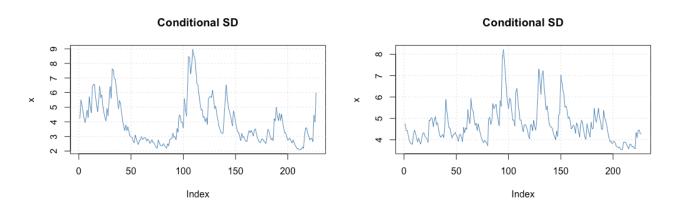
^{***}p < 0.001, **p < 0.01, *p < 0.05

Source: R, pagkage 'rugarch'

En premier lieu nous avons estimé un modèle GARCH(1,1) pour nos séries de rentabilités. Le tableau ci-dessous donne les résultats des estimations. Premièrement, nous pouvons voir que le paramètre α qui représente l'existence d'un effet ARCH et donc la persistance de court terme d'un choc sur les rendements, est significatif au seuil de 10% pur toutes les rentabilités exceptées pour le café et blé. Les résultats sont cohérents avec les résultats du test LM ARCH fait précédemment. De plus, nous pouvons voir que β est significatif au seuil de 0.1% pour toutes les séries exceptées le gas naturel, le cuivre, le café et le blé. La valeur de β sur les rentabilités du maïs est supérieure à 0.90 ce qui témoigne d'une grande persistance de la volatilité conditionnelle. Les

matières premières énergétiques présentent un coefficient β inférieur à 0.66, ce qui laisse supposer que les chocs passés contribuent moins à la persistance de long terme de la volatilité conditionnelle que sur les autres marchés de matières premières. Ainsi, nous pouvons conclure pour toutes les séries exceptée le café et le blé, la volatilité dépend des variations passées et donc que les chocs de volatilité ont tout de même tendance à être persistants sur ces marchés. Cette persistance est notamment très importante sur les rentabilités de l'indice S&P500 et des produits énergétiques pour les quelles les coefficients associés à α sont élevés. Cela veut dire que les chocs de volatilité d'aujourd'hui auront plus d'impact sur ces marchés que sur les autres. Nous pouvons également regarder la valeur de la somme de nos coefficients qui nous donne également une indication sur le niveau de persistance de ces chocs. Lorsque cette somme est proche de 1, la série présente un fort degré de persistance dans les variances des rendements financiers²⁶. Les rentabilités de l'indice S&P500, du sucre, du maïs et de l'argent ont une somme des coefficients proche de 1 ce qui veut dire que des chocs sur ces marchés ont tendance à être très persistants. Nous pouvons également regarder à l'aide du critère AIC, les séries les mieux modélisés par GARCH(1,1). De ce fait, nous pouvons dire que l'indice S&P500 et l'or sont les séries qui minimisent ce critère et donc les séries de rentabilités dont la volatilité conditionnelle est le mieux représenté par le modèle.





.

²⁶ Hisseine Saad M., « Estimation de la volatilité des données financières à haute fréquence : une approche par le modèle Score-GARCH », Economies et finances, Université Montpellier, 2017, téléchargeable sur : https://tel.archives-ouvertes.fr/tel-01730504/document (consulté le 10 mai 2020).

4. Correlations conditionnelles dynamiques (CCD GARCH)

Nous allons à présent nous servir des résidus obtenus grâce à nos estimation GARCH(1,1) pour modéliser les corrélations dynamiques conditionnelles entre les rentabilités des différentes matières premières et l'indice S&P 500. Afin de nous assurer que la nature des corrélations entre nos matières premières et le S&P500 est dynamique nous allons appliquer le test d'Engle et Sheppard sur nos variables.

TABLEAU 9: TEST DCC

| | Statistique | p-value |
|-------------|-------------|--------------|
| WTI | 29.472 | 0.006 |
| Natural gaz | 5.4680 | 0.485 |
| Heating oil | 20.872 | 0.075 |
| Copper | 51.127 | 1.907663e-06 |
| Gold | 50.755 | 2.211099e-06 |
| Silver | 20.525 | 0.083 |
| Corn | 10.962 | 0.614 |
| Soybean | 12.367 | 0.498 |
| Rice | 20.152 | 0.091 |
| Coffee | 13.709 | 0.395 |
| Sugar | 6.513 | 0.925 |
| Wheat | 8.669 | 0.797 |
| | | |

Le tableau 9 ci-dessus, nous indique que le modélisation DCC n'est pas adaptée pour le gaz naturel, le maïs, le sola, le café, le sucre et le blé. En outre, l'hypothèse nulle de constance des corrélations conditionnelles sont acceptées pour ces variables. Les corrélations avec les marchés financiers ne sont pas dynamiques. En revanche nous pouvons appliquer cette spécification pour le fioul, le cuivre, l'or et l'argent ainsi que le riz.

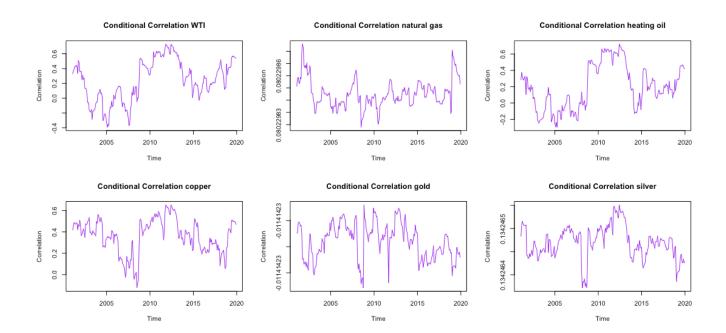
TABLEAU 10: ESTIMATION DES PARAMETRES DCC-GARCH(1,1) AVEC L'INDICE S&P500

| | a_o | a_1 | $oldsymbol{eta}_1$ | $a_1 + \beta_1$ | ω | dcc_a | dcc_b | Log likehood |
|---------|-----------|---------|--------------------|-----------------|---------|----------|----------|-----------------|
| WTI | 0.007 | 0.142** | 0.703*** | | 0.001* | 0.088*** | 0.892*** | -370.2854 |
| | (0.006) | (0.077) | (0.096) | | (0.001) | (0.027) | (0.033) | |
| Heating | 0.882* | 0.228* | 0.584*** | | 0.001 | 0.090*** | 0.892*** | -371.0922 |
| oil | 0.078 | 0.084 | 0.116 | | 0.001 | 0.034 | 0.034 | |
| Natural | -0.003*** | 0.021 | 0.963*** | | 0.000 | 0.000 | 0.922*** | -490.1921 |
| gas | (0.000) | (0.027) | (0.051) | | (0.000) | (0.000) | (0.094) | |
| _ | | | | | | | | -316.1869 |
| Copper | 0.004 | 0.037 | 0.949*** | | 0.000 | 0.078* | 0.862*** | |
| | 0.005 | 0.035 | 0.085 | | 0.000 | 0.045 | 0.098 | |
| Gold | 0.004 | 0.129** | 0.949*** | | 0.000 | 0.078* | 0.862*** | -244.842 |
| | 0.005 | 0.06 | 0.085 | | 0.000 | 0.045 | 0.098 | |
| Silver | 0.762*** | 0.129** | 0.748*** | | 2.823 | 0.000*** | 0.929*** | -244.842 |
| | 0.242 | 0.066 | 0.173 | | 3.015 | 0.000 | 0.183 | |
| Corn | 0.002 | 0.051** | 0.926*** | | 0.000 | 0.078 | 0.029 | -369.983 |
| | 0.005 | 0.023 | 0.029 | | 0.000 | 0.084 | 0.689 | |
| Soybean | 0.002 | 0.164* | 0.673*** | | 0.001 | 0.041 | 0.076 | -374.6754 |
| • | 0.004 | 0.099 | 0.205 | | 0.001 | 0.061 | 0.309 | |
| Rice | 0.004 | 0.180 | 0.781*** | | 0.000 | 0.058*** | 0.000 | -343.073 |
| | 0.004 | 0.112 | 0.097 | | 0.000 | 0.065 | 1.018 | |
| Coffee | 0.002 | 0.000 | 0.999 | | 0.000 | 0.000 | 0.978*** | -355.4719 |
| | 0.005 | 0.000 | 0.000 | | 0.000 | 0.000 | 0.469 | |
| Sugar | 0.001 | 0.149** | 0.774*** | | 0.000 | 0.018 | 0.809*** | -379.2257 |
| Ü | 0.006 | 0.062 | 0.073 | | 0.000 | 0.031 | 0.139 | |
| Wheat | 0.002 | 0.056 | 0.898*** | | 0.000 | 0.118 | 0.255 | -394.7082 |
| | 0.005 | 0.037 | 0.069 | | 0.000 | 0.088 | 0.465 | |

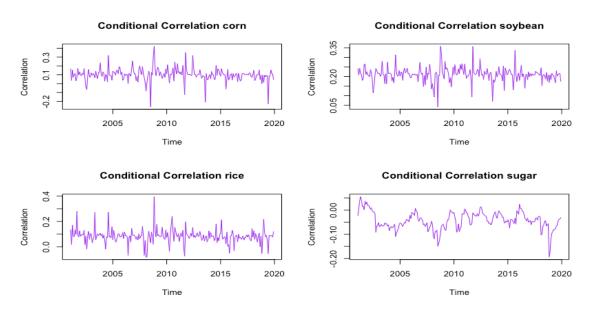
Le tableau ci-dessus nous donne les paramètres des modèles DCC-GARCH de nos douze matières premières par rapport à l'indice S&P500. Nous pouvons voir que le coefficient a_0 est significatif uniquement pour le fioul au seuil de 10%, le gaz naturel et l'argent au seuil de 1%. Le coefficient ω est significative au seuil de 10% uniquement pour le WTI. Nous retrouvons les coefficients a_1 et β_1 qui nous donnent une indication sur la persistance des chocs à court et long termes. Le coefficient a_1 est significatif pour le fioul et le soja au seuil de 10%, ainsi que pour le WTI, l'or, l'argent, le maïs et le sucre au seuil de 5%. Le paramètre β_1 représentant la persistance de long terme des chocs de volatilité est significatif au seuil de 1% pour tous les actifs à l'exception du café. Ce coefficient est élevé pour le maïs, l'or, le cuivre et le gas naturel. Nous pouvons donc dire que les volatilités de nos séries à l'exception du café, peuvent s'expliquer davantage par les

volatilités passées que par les chocs existants sur ces marchés 27 . Les paramètres $\boldsymbol{dcc_a}$ et $\boldsymbol{dcc_b}$ sont tous deux significatifs pour les séries WTI, heating oil, copper, gold et silver ce qui est en accord avec le test d'Engle et Sheppard vu précédemment et nous confirme que les corrélations conditionnelles sont bien dynamiques. Les autres corrélations ne peuvent donc être interprétées.

FIGURE 5: EVOLUTION DES CORRELATIONS CONDITIONNELLES



²⁷ Ouriemi I., « Vers des approches dynamiques des marchés énergétiques : effet de la financiarisation », Conservatoire national des arts et métiers – CNAM, 2018, disponible sur : https://tel.archives-ouvertes.fr/tel-02111655/document (consulté le 15 mai).



Source: R, package 'Hmisc'

La figure 5 ci-dessus représente l'évolution des corrélations conditionnelles des séries entre le marché S&P500 et les différents marchés de matières premières. Nous pouvons voir que ces corrélations semblent constantes pour les rentabilités du soja, du maïs et du riz, on observe bien une absence de corrélations dynamiques. Les rentabilités semblent d'ailleurs moins volatiles depuis ces cinq dernières années. En revanche, les graphiques montrent que les corrélations du WTI et du fioul avec le S&P500 semblent avoir changé significativement. En outre, avant la crise de 2008 on observe des corrélations négatives allant jusqu'à -0.4. Après la crise on observe de fortes corrélations positives pouvant aller jusqu'à 0.6. En effet, on constate un changement dans la structure des corrélations à partir de 2008 jusqu'à aujourd'hui, avec des corrélations toujours supérieures à 0. L'impact de la crise sur les rentabilités des futures de ces deux matières premières énergétiques est indéniable.

De plus, sur la période 2008-2009 on constate des pics de corrélations sur toutes les rentabilités de matières premières agricoles. On observe également un creux suggérant une décorrélation des actifs avec les marchés financiers avec les rentabilités des métaux sur cette période. Ces observations coïncident avec l'analyse faite sur les résultats des valeurs de β_1 de notre modèle DCC-GARCH. Nous pouvons alors supposer un phénomène

de contagion entre les marchés puis qu'un choc sur l'un va entraîner une persistance des volatilités de rentabilités. Cependant, les graphiques des volatilités conditionnelles, notamment ceux des métaux, montrent bien que cette volatilité n'est pas nouvelle et que la période de crise n'a fait qu'exacerber ces corrélations. Nous pouvons donc conclure que les volatilités semblent être accentuées par les chocs sur les autres marchés pouvant ainsi entraîner de potentiels co-mouvements, notamment avec le WTI et le *heating oil* qui atteignent des coefficients de corrélations allant jusqu'à 0.7. Nous pouvons voir que ces marchés se remettent différemment de ces chocs, puisqu'en effet les matières premières agricoles semblent retrouver rapidement les niveaux de corrélation d'avant la crise tandis que les marchés énergétiques et de métaux semblent avoir une structure de corrélations différente. On suppose donc que ces marchés ont des connexions plus étroites avec les marchés financiers. D'ailleurs, nous remarquons que seul l'or semble maintenir une corrélation négative avec les marchés financier. Une des interprétations possibles réside dans le fait que tout comme les obligations d'état, l'or peut être perçue comme valeur refuge, ce qui explique qu'il soit décorrélé des marchés financiers.

IV- CONCLUSION ET DISCUSSION

Notre analyse portait sur le phénomène de financiarisation des matières premières et notamment de son effet sur la volatilité des prix. Pour pouvoir faire des différences entre les différentes catégories de produits de base nous avons pris douze matières premières dont des matières énergétiques, agricoles et des métaux. Pour analyser la volatilité de leurs rendements nous avons réalisé une étude économétrique portant sur le modèle GARCH(1,1) dont les résultats sur la volatilité conditionnelle ont permis de réaliser un DCC-GARCH afin de cerner les corrélations existantes entre ces marchés des produits de base et les marchés financiers représentés par l'indice S&P500. Les séries de nos rentabilités présentaient une distribution anormale avec des queues plus épaisses. Dans la majorité des cas, nous dénotions également de l'hétéroscédasticité conditionnelle ainsi que de l'autocorrélation. Seuls les rendements des séries de café et de

blé semblaient ne pas présenter d'effet ARCH et les modélisations qui ont suivi concluaient une variance non conditionnelle du terme d'erreur.

Cette modélisation GARCH(1,1) a permis de conclure plusieurs faits stylisés. Premièrement, nous avons remarqué qu'un choc de volatilité aura plus d'effet sur la volatilité des rendements des matières premières énergétiques que sur les autres. Cet effet est exacerbé pour le gaz naturel. Ensuite, l'analyse des termes autorégressifs nous a permis de conclure que les séries de rendements agricoles présentaient une plus grande persistance de la volatilité dans leurs distributions. Ainsi, pour ces séries, les variances passées ont davantage d'importance dans la contribution à la variance conditionnelle. En outre, si la variance est faible à l'instant t, elle le sera probablement également en t+1 puisque la volatilité s'explique par la volatilité passée des rendements²⁸. Ce phénomène s'observe particulièrement sur les marchés du maïs, du soja, du riz et du sucre.

Ensuite, afin d'identifier un lien potentiel entre l'évolution de la volatilité des matières premières et l'évolution observée sur les marchés financiers, nous avons eu recours à un modèle multivarié DCC-GARCH pour identifier l'existence d'un phénomène de financiarisation. Ainsi, deux conclusions peuvent-être tirées de notre analyse. La première est que les chocs produits par les crises entraînent une exacerbation des corrélations entre les marchés des produits de base et les marchés financiers. Cela montre bien qu'en cas de crise, la diversification du portefeuille ne protège plus du risque systématique puisque des corrélations artificielles se créent entre les actifs. Ensuite, nous avons démontré que même si ces corrélations n'étaient pas nouvelles, elles ont été exacerbées sur certains marchés tel que le WTI et le heating oil depuis la crise de 2008. En effet, avant la crise on observe des corrélations négatives entre les rentabilités du WTI et du fioul. Depuis lors, les corrélations sont positives ce qui supposent que les marchés évoluent à présent dans le même sens. Ainsi, même si le lien de causalité n'a pas été clairement établi ici, la hausse des corrélations coïncide avec l'augmentation d'un transfert de volatilité des rendements qui serait causé par le phénomène de financiarisation. En outre, cette hausse des corrélations conditionnelles entraîne une hausse des volatilités des rentabilités. Les rentabilités des actifs des produits de base dépendraient donc aussi des autres marchés financiers.

_

²⁸ Hisseine Saad M., « *Estimation de la volatilité des données financières à haute fréquence : une approche par le modèle Score-GARCH »*, Economies et finances, Université Montpellier, 2017, téléchargeable sur : https://tel.archives-ouvertes.fr/tel-01730504/document (consulté le 10 mai 2020).

TABLE DES MATIERES

| I- Int | troduction | 5 |
|-------------|--|----|
| II- | Le phénomène de financiarisation : analyse théorique | 8 |
| A. | Faits stylisés | 8 |
| B. | Présentation des données | 10 |
| III- | Analyse économétrique | 11 |
| 1. | Analyse préliminaire des séries | 11 |
| A. | Statistiques basiques | 11 |
| В. | Observations atypiques | 14 |
| 2. | Conditions du modèle GARCH | 14 |
| A. | Les tests | 14 |
| В. | Etude des corrélations linéaires | 17 |
| 3. 1 | Les modèles de type GARCH | 19 |
| A. | garch | 19 |
| В. | DCC-GARCH | 20 |
| C. | Résultats des estimations | 21 |
| 4. (| Corrélations conditionnelles dynamiques (CCD GARCH) | 23 |
| IV- | Conclusion et Discussion | 27 |
| V - | Bibliographie | 31 |
| ANNEX | (FS | 32 |

TABLE DES TABLEAUX ET FIGURES

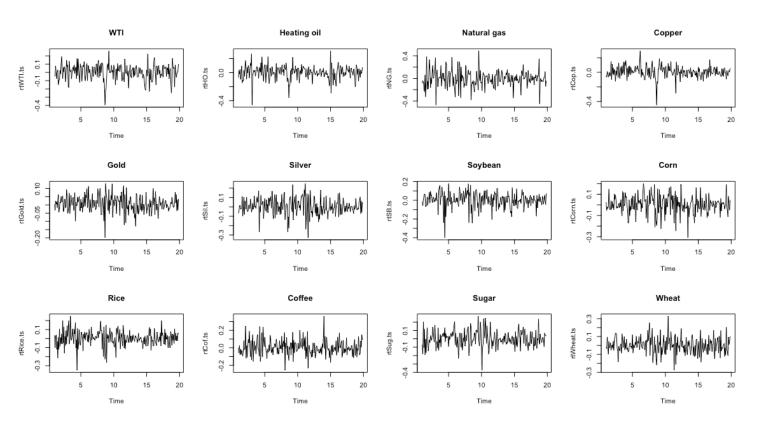
| 1. Figures | |
|--|----|
| Figure 1: Evolution des indices GSCI et S&P500 | 9 |
| Figure 2: évolution des prix de 10 des matières premières | |
| Figure 3: Évolution des prix futures des matières premières | |
| Figure 4: Variance conditionnelle des rentabilités de l'indice S&P500 et de l'or | |
| Figure 5: Evolution des corrélations conditionnelles | |
| | |
| | |
| 2. Tableaux | |
| Tableau 1: Les données et leur provenance | 10 |
| Tableau 2 : Statistiques basiques des rentabilités | 12 |
| Tableau 3: observations atypiques | 14 |
| Tableau 4: Test de racine unitaire (ADF) | 15 |
| Tableau 5: TEST DE JARQUE-BERRA, ARCH TEST ET LJUNG BOX | 16 |
| Tableau 6: Matrice de corrélations de Spearman sur la période total | 17 |
| Tableau 7: corrélations des rentabilités avant Septembre 2008 | |
| Tableau 8: résultats des modèles GARCH(1,1) | |
| Tableau 9 : TEST DCC | |
| Tableau 10. Estimation des paramètres DCC CADCU(1.1) avec l'indice SCDE00 | 24 |

V- BIBLIOGRAPHIE

- Bicchetti D., Maystre N., « Financiarisation des marchés de matières premières et conséquences », Économie rurale, OpenEdition Jounarls, 2013
- Crépu J, Boris J-P., « Traders Le marché secret des matières premières », Arte, 2013
- Charles A., Darné O., «The accuracy of asymmetric GARCH model estimation», International Economics 157,2019.
- Fares.C « Estimation et prévision de la volatilité de l'indice S&P500, Université du Québec à Montéral,
- Gueye Fam P., « Marchés des matières premières agricoles et dynamique des cours : un réexamen par la financiarisation », Économies et finances. Université de Toulon, 2016.
- Gorton G., Geert Rouwenhorst K., «Facts and Fantasies about Commodity Futures», The Rodney L. White Center for Financial Research, University of Pennyslavania, 2004
- Hisseine Saad M., « Estimation de la volatilité des données financières à haute fréquence : une approche par le modèle Score-GARCH », Economies et finances, Université Montpellier, 2017, téléchargeable sur : https://tel.archives-ouvertes.fr/tel-01730504/document (consulté le 10 mai 2020).
- Hull J., « Options, futures et autres actifs dérivés », Pearson, 10e Edition.
- Jacquard A., « Voix de la résistante, Finitude de notre domaine », Le monde diplomatique, Mai 2008, p.28
- Jégourel Y., « Les produits financiers dérivés », La découverte, collection repère, économie.
- Lecocq P-E., Courleux F., «Vers la définition d'un nouveau cadre de régulation des marchés dérivés de matières agricoles», Centre d'études et de prospective, N°3 septembre 2011, téléchargeable sur : https://www.researchgate.net/publication/319242392_Vers_la_definition_d'un_nouveau_cadre_de_re gulation_des_marches_derives_de_matieres_premieres_agricoles (consulté le 17 février 2020)
- Ouriemi I., « Vers des approches dynamiques des marchés énergétiques : effet de la financiarisation », Conservatoire national des arts et métiers – CNAM, 2018, disponible sur : https://tel.archivesouvertes.fr/tel-02111655/document (consulté le 15 mai).
- Saadi H., « Le phénomène des mouvements joints des prix internationaux des matières premières »,
 Revue Tiers Monde Vol 42, No. 168, Octobre-Décembre 2001
- Valéry P., « Regards sur le monde actuel », Librairie stock,1931, p.11

ANNEXES

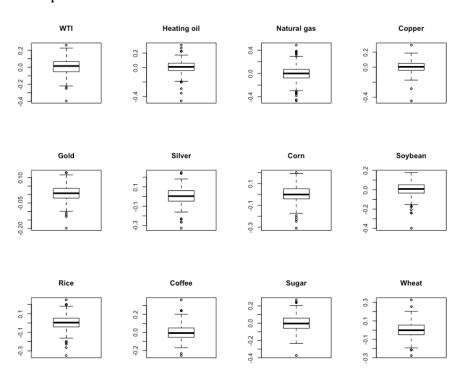
1. Rentabilités des matières premières



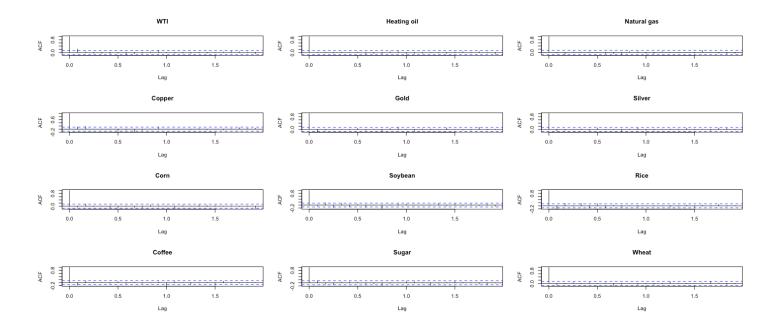
2. Statistiques basiques des séries corrigées

| | WTI | Heating oil | Natural gas | Copper | Gold | Silver | Corn | Soybean | Rice | Coffee | Sugar | Wheat |
|-------------|-----------------|----------------|-----------------|----------------|-----------------|-----------------|-----------------|-----------------|-----------------|----------------|----------------|----------------|
| | | | | | | | | | | | | |
| Nobs | | | | | | | | | | | | |
| NAs | 228 | 228 | 228 | 228 | 228 | 228 | 228 | 228 | 228 | 228 | 228 | 228 |
| Minimum | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 | 1 |
| Maximum | -28.79 | -46.054 | -46.081 | -22.509 | -14.823 | -27.189 | -27.209 | -24.51 | -25.99 | -25.619 | -30.584 | -27.637 |
| 1. Quartile | 26.016 | 30.989 | 45.633 | 23.458 | 12.986 | 24.908 | 20.041 | 17.875 | 24.901 | 28.156 | 27.047 | 28.271 |
| 3.Quartile | -5.173 | -4.033 | -7.792 | -4.073 | -2.08 | -4.776 | -4.081 | -3.471 | -4.244 | -5.577 | -5.937 | -5.16 |
| Mean | 6.702 | 6.016 | 7.108 | 5.096 | 3.658 | 6.02 | 5.254 | 5.21 | 5.161 | 4.931 | 5.852 | 5.344 |
| Median | 0.38 | 0.417 | -0.431 | 0.625 | 0.79 | 0.604 | 0.288 | 0.384 | 0.406 | 0.277 | 0.162 | 0.167 |
| Sum | 1.501 | 0.94 | 0 | 0.466 | 0.738 | 0.443 | -0.066 | 0.794 | 0.432 | -0.659 | -0.393 | -0.209 |
| | 86.329 | 94.761 | -97.832 | 141.984 | 179.443 | 137.006 | 65.432 | 87.263 | 92.231 | 62.988 | 36.799 | 37.832 |
| SE Mean | | | | | | | | | | | | |
| LCL Mean | 0.594 | 0.625 | 0.943 | 0.471 | 0.317 | 0.575 | 0.565 | 0.513 | 0.542 | 0.572 | 0.623 | 0.578 |
| UCL Mean | -0.79 | -0.814 | -2.29 | -0.303 | 0.167 | -0.53 | -0.825 | -0.627 | -0.661 | -0.849 | -1.065 | -0.973 |
| Variance | 1.551 | 1.649 | 1.428 | 1.554 | 1.414 | 1.737 | 1.402 | 1.396 | 1.474 | 1.404 | 1.389 | 1.306 |
| Stdev | 80.099 | 88.694 | 201.966 | 50.446 | 22.761 | 75.161 | 72.49 | 59.831 | 66.597 | 74.248 | 88.001 | 75.868 |
| Skewness | 8.95 | 9.418 | 14.211 | 7.103 | 4.771 | 8.67 | 8.514 | 7.735 | 8.161 | 8.617 | 9.381 | 8.71 |
| Kurtosis | -0.422 0.388 | -0.764 3.34 | -0.024 1.225 | 0.022 0.635 | -0.144 0.279 | -0.223 0.696 | -0.245 0.499 | -0.651 0.977 | -0.211 0.869 | 0.413 0.611 | 0.108 0.365 | 0.067 0.463 |

3. Boxplot des rentabilités



4. Corrélogramme des rentabilités



| Colonne1 | S&P GSCI | S&P 500 | WTI | Heating oil | Natural gas | Copper | Gold | Silver | Corn | Soybeans | Rice | Coffee | Sugar | Wheat |
|--------------------|--------------------|-------------------|-------|----------------|----------------|--------|--------|--------|--------|----------|---------|--------|-------|--------|
| janv-01 | 226,974 | 1366,01 | 28,66 | 0,786 | 5,707 | 0,849 | 265,60 | 4,791 | 2,0900 | 4,5950 | 5,7500 | 0,64 | 0,10 | 3,1825 |
| févr-01 | 221,987 | 1239,94 | 27,39 | 0,733 | 5,236 | 0,810 | 266,80 | 4,472 | 2,1450 | 4,5350 | 5,9700 | 0,64 | 0,09 | 3,1125 |
| mars-01 | 212,738 | 1160,33 | 26,29 | 0,757 | 5,025 | 0,759 | 257,90 | 4,278 | 2,0325 | 4,2850 | 5,4000 | 0,60 | 0,08 | 3,0125 |
| avr-01 | 224,231 | 1249,46 | 28,46 | 0,743 | 4,695 | 0,767 | 264,00 | 4,320 | 1,9925 | 4,3425 | 5,5200 | 0,62 | 0,10 | 3,3100 |
| mai-01 | 217,624 | 1255,82 | 28,37 | 0,780 | 3,914 | 0,752 | 265,30 | 4,396 | 1,9275 | 4,5100 | 5,7450 | 0,57 | 0,09 | 3,2350 |
| juin-01 | 202,664 | 1224,42 | 26,25 | 0,709 | 3,096 | 0,705 | 270,60 | 4,292 | 1,8875 | 4,8250 | 5,1000 | 0,56 | 0,10 | 2,9300 |
| juil-01 | 201,72 | 1211,23 | 26,35 | 0,697 | 3,296 | 0,678 | 266,20 | 4,210 | 2,1875 | 5,1275 | 4,9300 | 0,52 | 0,08 | 3,0675 |
| août-01 | 203,003 | 1133,58 | 27,20 | 0,766 | 2,380 | 0,679 | 274,40 | 4,162 | 2,1900 | 4,7950 | 3,9800 | 0,51 | 0,08 | 2,9900 |
| sept-01 | 181,718 | 1040,94 | 23,43 | 0,664 | 2,244 | 0,646 | 292,40 | 4,647 | 2,0975 | 4,5125 | 4,0500 | 0,48 | 0,07 | 2,9250 |
| oct-01 | 175,381 | 1059,78 | 21,18 | 0,598 | 3,291 | 0,622 | 279,50 | 4,214 | 2,0075 | 4,2850 | 3,6000 | 0,44 | 0,07 | 3,0150 |
| nov-01 | 169,575 | 1139,45 | 19,44 | 0,532 | 2,701 | 0,722 | 273,90 | 4,128 | 2,0850 | 4,4450 | 4,0150 | 0,43 | 0,08 | 2,8625 |
| déc-01 | 169,157 | 1148,08 | 19,84 | 0,551 | 2,570 | 0,653 | 278,70 | 4,579 | 1,9975 | 4,2100 | 3,6900 | 0,46 | 0,07 | 2,8400 |
| janv-02 | 166,026 | 1130,2 | 19,48 | 0,523 | 2,138 | 0,731 | 282,10 | 4,216 | 2,0600 | 4,3025 | 3,7250 | 0,45 | 0,06 | 2,8550 |
| févr-02 | 176,531 | 1106,73 | 21,74 | 0,563 | 2,357 | 0,714 | 296,70 | 4,497 | 2,0050 | 4,3575 | 3,5300 | 0,45 | 0,06 | 2,7675 |
| mars-02 | 201,228 | 1147,39 | 26,31 | 0,669 | 3,283 | 0,761 | 302,60 | 4,641 | 2,0250 | 4,7625 | 3,7200 | 0,57 | 0,06 | 2,9000 |
| avr-02 | 204,233 | 1076,92 | 27,29 | 0,689 | 3,795 | 0,733 | 308,90 | 4,532 | 1,9350 | 4,6225 | 3,5050 | 0,51 | 0,06 | 2,7400 |
| mai-02 | 194,288 | 1067,14 | 25,31 | 0,630 | 3,217 | 0,762 | 326,50 | 5,026 | 2,1400 | 5,0875 | 4,2850 | 0,52 | 0,06 | 2,9300 |
| juin-02 | 202,777 | 989,81 | 26,86 | 0,680 | 3,245 | 0,768 | 313,50 | 4,833 | 2,2550 | 5,3650 | 4,0800 | 0,47 | 0,06 | 3,2250 |
| juil-02 | 203,405 | 911,62 | 27,02 | 0,676 | 2,954 | 0,678 | 303,20 | 4,595 | 2,4725 | 5,6750 | 4,6450 | 0,47 | 0,06 | 3,6850 |
| août-02 | 215,23 | 916,07 | 28,98 | 0,748 | 3,296 | 0,687 | 312,40 | 4,437 | 2,5950 | 5,5900 | 3,9500 | 0,52 | 0,06 | 4,2300 |
| sept-02 | 227,526 | 815,28 | 30,45 | 0,802 | 4,138 | 0,660 | 323,90 | 4,530 | 2,5150 | 5,4575 | 4,0350 | 0,55 | 0,07 | 4,7525 |
| oct-02 | 217,423 | 885,76 | 27,22 | 0,744 | 4,156 | 0,714 | 318,00 | 4,499 | 2,4750 | 5,6525 | 3,7400 | 0,66 | 0,08 | 4,6350 |
| nov-02 | 217,509 | 936,31 | 26,89 | 0,757 | 4,200 | 0,750 | 316,80 | 4,414 | 2,4025 | 5,7875 | 4,0800 | 0,67 | 0,08 | 4,3275 |
| déc-02 | 235,154 | 879,82 | 31,20 | 0,866 | 4,789 | 0,697 | 347,60 | 4,801 | 2,3575 | 5,6950 | 3,8500 | 0,60 | 0,07 | 3,5975 |
| janv-03 | 253,451 | 855,7 | 33,51 | 0,959 | 5,605 | 0,792 | 368,30 | 4,853 | 2,3825 | 5,6400 | 4,4300 | 0,65 | 0,09 | 3,5625 |
| févr-03 | 278,572 | 841,15 | 36,60 | 1,256 | 8,101 | 0,775 | 350,20 | 4,585 | 2,3175 | 5,7700 | 4,5300 | 0,57 | 0,09 | 3,4100 |
| mars-03 | 232,279 | 848,18 | 31,04 | 0,792 | 5,060 | 0,713 | 335,90 | 4,461 | 2,3650 | 5,7450 | 5,1200 | 0,59 | 0,08 | 3,2075 |
| avr-03 | 215,638 | 916,92 | 25,80 | 0,761 | 5,385 | 0,725 | 339,10 | 4,638 | 2,3275 | 6,2350 | 6,2400 | 0,68 | 0,07 | 3,2150 |
| mai-03 | 235,242 | 963,59 | 29,56 | 0,754 | 6,251 | 0,780 | 364,50 | 4,526 | 2,4425 | 6,2450 | 5,8700 | 0,58 | 0,07 | 3,2725 |
| juin-03 | 233,203 | 974,5 | 30,19 | 0,781 | 5,411 | 0,748 | 346,00 | 4,557 | 2,2850 | 6,2125 | 5,8000 | 0,59 | 0,06 | 3,0025 |
| juil-03 | 233,156 | 990,31 | 30,54 | 0,793 | 4,718 | 0,818 | 354,00 | 5,116 | 2,0600 | 5,3250 | 7,4400 | 0,63 | 0,07 | 3,4225 |
| août-03 | 242,459 | 1008,01 | 31,57 | 0,819 | 4,731 | 0,803 | 375,70 | 5,109 | 2,3325 | 5,9500 | 7,4500 | 0,61 | 0,06 | 3,6525 |
| sept-03 | 232,634 | 995,97 | 29,20 | 0,778 | 4,830 | 0,813 | 385,40 | 5,137 | 2,2025 | 6,7725 | 7,3100 | 0,63 | 0,06 | 3,5675 |
| oct-03 | 238,49 | 1050,71 | 29,11 | 0,786 | 4,893 | 0,937 | 384,50 | 5,059 | 2,4725 | 7,9425 | 7,5450 | 0,59 | 0,06 | 3,6675 |
| nov-03 | 245,803 | 1058,2 | 30,41 | 0,835 | 4,925 | 0,907 | 396,80 | 5,355 | 2,4500 | 7,5625 | 8,4100 | 0,58 | 0,06 | 4,0500 |
| déc-03 | 260,543 | 1111,92 | 32,52 | 0,913 | 6,180 | 1,043 | 415,70 | 5,953 | 2,4600 | 7,8900 | 8,5400 | 0,65 | 0,06 | 3,8475 |
| janv-04 févr-04 | 260,088 278,656 | 1131,13 | 33,05 | 0,931 | 5,397 | 1,143 | 402,20 | 6,246 | 2,7625 | 8,1950 | 8,0600 | 0,76 | 0,06 | 3,9650 |
| | | | 36,16 | 0,961 | 5,416 | 1,343 | 396,40 | 6,696 | 2,9625 | 9,4250 | 8,9600 | 0,75 | 0,06 | 3,8425 |
| mars-04 avr-04 | 289,512 | 1126,21 1107,3 | 35,76 | 0,886 | 5,933 | 1,359 | 427,30 | 7,936 | 3,2000 | 9,9500 | 9,4500 | 0,74 | 0,06 | 4,1250 |
| mai-04 | 301,413 | 1107,3 | 37,38 | 0,954 | 5,862 | 1,210 | 387,00 | 6,078 | 3,1650 | 10,3400 | 11,3000 | 0,67 | 0,07 | 3,9400 |
| juin-04 | | 1140,84 | 39,88 | 0,999 | 6,442 | 1,278 | 394,00 | 6,105 | 3,0400 | 8,1400 | 10,1700 | 0,86 | 0,07 | 3,8300 |
| juin-04 juil-04 | 307,478 | | 37,05 | 1,006 | 6,155 | 1,205 | 392,60 | 5,776 | 2,5750 | 8,9300 | 10,0600 | 0,73 | 0,07 | 3,5850 |
| août-04 | | 1101,72 | 43,80 | 1,157 | 6,112 | 1,308 | 391,00 | 6,550 | 2,1725 | 5,9950 | 7,0900 | 0,66 | 0,08 | 3,3375 |
| | | | 42,12 | 1,111 | 5,074 | 1,281 | 410,40 | 6,771 | 2,2775 | 6,2725 | 7,9300 | 0,69 | 0,08 | 3,2975 |
| sept-04 | 33/,/33 | 1114,58 | 49,64 | 1,392 | 6,795 | 1,400 | 418,70 | 6,916 | 2,0550 | 5,2700 | 7,0400 | 0,82 | 0,09 | 3,3675 |

| oct-04 | 355,249 | 1130,2 | 51,76 | 1,446 | 8,725 | 1,348 | 428,50 | 7,292 | 2,0250 | 5,2750 | 6,7800 | 0,74 | 0,09 | 3,4700 |
|---------|---------|---------|--------|-------|--------|-------|--------|--------|--------|---------|---------|------|------|---------|
| nov-04 | 342,502 | 1173,82 | 49,13 | 1,393 | 7,620 | 1,443 | 451,30 | 7,723 | 1,9250 | 5,3475 | 7,49 | 0,94 | 0,09 | 3,4100 |
| déc-04 | 310,467 | 1211,92 | 43,45 | 1,230 | 6,149 | 1,487 | 437,50 | 6,807 | 2,0475 | 5,4775 | 7,1800 | 1,04 | 0,09 | 3,3800 |
| janv-05 | 331,483 | 1181,27 | 48,20 | 1,331 | 6,321 | 1,463 | 421,80 | 6,737 | 1,9700 | 5,1475 | 6,6700 | 1,05 | 0,09 | 3,2575 |
| févr-05 | 355,853 | 1203,6 | 51,75 | 1,491 | 6,730 | 1,500 | 436,50 | 7,359 | 2,1450 | 6,1550 | 6,5800 | 1,19 | 0,08 | 3,6800 |
| mars-05 | 383,622 | 1180,59 | 55,40 | 1,658 | 7,653 | 1,509 | 428,70 | 7,191 | 2,1300 | 6,2750 | 7,0700 | 1,26 | 0,09 | 3,3800 |
| avr-05 | 353,685 | 1156,85 | 49,72 | 1,436 | 6,585 | 1,498 | 435,00 | 6,902 | 2,0475 | 6,1925 | 7,4200 | 1,25 | 0,09 | 3,4100 |
| mai-05 | 354,888 | 1191,5 | 51,97 | 1,452 | 6,379 | 1,505 | 416,30 | 7,444 | 2,2200 | 6,8025 | 7,3450 | 1,18 | 0,09 | 3,3725 |
| juin-05 | 379,788 | 1191,33 | 56,50 | 1,619 | 6,981 | 1,554 | 435,90 | 7,028 | 2,1225 | 6,5175 | 6,4000 | 1,05 | 0,09 | 3,2800 |
| juil-05 | 401,999 | 1234,18 | 60,57 | 1,636 | 7,885 | 1,688 | 429,90 | 7,238 | 2,3650 | 6,7175 | 6,7300 | 1,03 | 0,10 | 3,3925 |
| août-05 | 465,151 | 1220,33 | 68,94 | 2,053 | 11,472 | 1,695 | 433,80 | 6,781 | 2,0150 | 5,8675 | 6,7400 | 0,98 | 0,10 | 3,4300 |
| sept-05 | 469,56 | 1228,81 | 66,24 | 2,067 | 13,921 | 1,802 | 469,00 | 7,458 | 2,0550 | 5,7325 | 7,2600 | 0,93 | 0,11 | 3,8025 |
| oct-05 | 422,876 | 1207,01 | 59,76 | 1,770 | 12,205 | 1,896 | 465,10 | 7,550 | 1,9625 | 5,6475 | 7,1200 | 0,97 | 0,11 | 3,7125 |
| nov-05 | 415,909 | 1249,48 | 57,32 | 1,616 | 12,587 | 2,075 | 494,60 | 8,280 | 1,8750 | 5,5800 | 7,5350 | 0,93 | 0,12 | 3,6900 |
| déc-05 | 431,721 | 1248,29 | 61,04 | 1,728 | 11,225 | 2,162 | 517,10 | 8,820 | 2,1575 | 6,0200 | 7,9350 | 1,07 | 0,15 | 3,8700 |
| janv-06 | 453,918 | 1280,09 | 67,92 | 1,802 | 9,316 | 2,236 | 570,80 | 9,850 | 2,1875 | 5,9425 | 8,4950 | 1,18 | 0,18 | 3,9750 |
| févr-06 | 415,863 | 1280,66 | 61,41 | 1,712 | 6,714 | 2,186 | 561,60 | 9,720 | 2,2800 | 5,8025 | 8,2200 | 1,12 | 0,17 | 4,3900 |
| mars-06 | 442,519 | 1294,83 | 66,63 | 1,862 | 7,210 | 2,488 | 581,80 | 11,480 | 2,3600 | 5,7150 | 8,5600 | 1,07 | 0,18 | 4,1850 |
| avr-06 | 474,786 | 1310,61 | 71,88 | 2,013 | 6,555 | 3,336 | 651,80 | 13,510 | 2,3825 | 5,8725 | 8,2200 | 1,07 | 0,17 | 4,2975 |
| mai-06 | 474,555 | 1270,09 | 71,29 | 1,961 | 6,384 | 3,717 | 642,50 | 12,398 | 2,5125 | 5,7950 | 9,1200 | 0,99 | 0,15 | 4,8775 |
| juin-06 | 484,675 | 1270,2 | 73,93 | 1,964 | 6,104 | 3,463 | 613,50 | 10,910 | 2,3550 | 5,9475 | 9,2000 | 1,00 | 0,16 | 4,9975 |
| juil-06 | 498,248 | 1276,66 | 74,40 | 1,968 | 8,211 | 3,610 | 634,20 | 11,325 | 2,3900 | 5,7950 | 9,2100 | 0,99 | 0,15 | 4,9275 |
| août-06 | 465,868 | 1303,82 | 70,26 | 1,954 | 6,048 | 3,469 | 625,90 | 12,900 | 2,3200 | 5,4225 | 8,4900 | 1,04 | 0,12 | 4,7575 |
| sept-06 | 428,053 | 1335,85 | 62,91 | 1,685 | 5,620 | 3,459 | 598,60 | 11,450 | 2,6250 | 5,4750 | 9,6650 | 1,08 | 0,11 | 4,9600 |
| oct-06 | 429,224 | 1377,94 | 58,73 | 1,587 | 7,534 | 3,336 | 604,10 | 12,212 | 3,2075 | 6,3025 | 9,4900 | 1,08 | 0,12 | 5,1600 |
| nov-06 | 463,655 | 1400,63 | 63,13 | 1,813 | 8,844 | 3,172 | 646,90 | 13,925 | 3,7700 | 6,8550 | 9,9800 | 1,20 | 0,12 | 5,3400 |
| déc-06 | 433,647 | 1418,3 | 61,05 | 1,598 | 6,299 | 2,854 | 635,20 | 12,818 | 3,9025 | 6,8350 | 10,1300 | 1,26 | 0,12 | 5,0975 |
| janv-07 | 427,218 | 1438,24 | 58,14 | 1,655 | 7,667 | 2,584 | 652,00 | 13,514 | 4,0400 | 7,1950 | 10,1050 | 1,18 | 0,11 | 4,8875 |
| févr-07 | 448,491 | 1406,82 | 61,79 | 1,780 | 7,300 | 2,733 | 669,40 | 14,100 | 4,2525 | 7,7325 | 10,2200 | 1,18 | 0,11 | 5,1600 |
| mars-07 | 468,115 | 1420,86 | 65,87 | 1,879 | 7,730 | 3,144 | 663,00 | 13,390 | 3,7450 | 7,6125 | 10,0800 | 1,09 | 0,10 | 4,5650 |
| avr-07 | 474,464 | 1482,37 | 65,71 | 1,914 | 7,863 | 3,542 | 680,50 | 13,445 | 3,5800 | 7,2850 | 9,9500 | 1,03 | 0,09 | 4,8475 |
| mai-07 | 470,648 | 1530,62 | 64,01 | 1,883 | 7,935 | 3,394 | 661,00 | 13,409 | 3,9025 | 8,0625 | 10,2100 | 1,12 | 0,09 | 5,0400 |
| juin-07 | · · | 1503,35 | 70,68 | 2,032 | 6,773 | 3,454 | 648,10 | 12,353 | 3,2950 | 8,5000 | 10,3900 | 1,11 | 0,09 | 5,9650 |
| juil-07 | 515,941 | 1455,28 | 78,21 | 2,100 | 6,191 | 3,654 | 666,90 | 12,950 | 3,2575 | 8,3400 | 10,4250 | 1,14 | 0,10 | 6,2900 |
| août-07 | 495,305 | 1473,99 | 74,04 | 2,042 | 5,468 | 3,411 | 673,00 | 12,063 | 3,2400 | 8,6800 | 10,8500 | 1,13 | 0,09 | 7,2100 |
| sept-07 | 546,133 | 1526,75 | 81,66 | 2,238 | 6,870 | 3,631 | 742,80 | 13,794 | 3,7300 | 9,9125 | 11,7300 | 1,29 | 0,10 | 9,2925 |
| oct-07 | 599,31 | 1549,38 | 94,53 | 2,508 | 8,330 | 3,468 | 792,00 | 14,377 | 3,7550 | 10,1000 | 11,8500 | 1,21 | 0,10 | 8,3200 |
| nov-07 | 577,987 | 1481,14 | 88,71 | 2,530 | 7,302 | 3,157 | 782,20 | 13,963 | 3,8450 | 10,8000 | 12,8700 | 1,26 | 0,10 | 9,0700 |
| déc-07 | 610,169 | 1468,36 | 95,98 | 2,644 | 7,483 | 3,031 | 834,90 | 14,797 | 4,5550 | 11,9900 | 13,5500 | 1,36 | 0,11 | 9,1350 |
| janv-08 | | 1378,55 | 91,75 | 2,535 | 8,074 | 3,290 | 922,70 | 16,948 | 5,0125 | 12,7450 | 14,8200 | 1,38 | 0,12 | 9,6725 |
| févr-08 | | 1330,63 | 101,84 | 2,840 | 9,366 | 3,852 | 972,10 | 19,808 | 5,4600 | 15,2200 | 18,0000 | 1,65 | 0,14 | 11,7000 |
| mars-08 | 668,913 | 1322,7 | 101,58 | 3,049 | 10,101 | 3,864 | 916,20 | 17,275 | 5,6725 | 11,9725 | 19,6900 | 1,27 | 0,12 | 9,6500 |
| avr-08 | | 1385,59 | 113,46 | 3,177 | 10,843 | 3,934 | 862,80 | 16,502 | 6,0025 | 13,0175 | 21,4800 | 1,35 | 0,11 | 8,6400 |
| mai-08 | 786,583 | 1400,38 | 127,35 | 3,660 | 11,703 | 3,628 | 887,30 | 16,827 | 5,9925 | 13,6350 | 19,1000 | 1,34 | 0,10 | 8,0200 |
| juin-08 | 862,7 | 1280 | 140,00 | 3,903 | 13,353 | 3,896 | 926,20 | 17,420 | 7,2475 | 16,0500 | 20,2100 | 1,51 | 0,12 | 8,8300 |
| juil-08 | 760,199 | 1267,38 | 124,08 | 3,439 | 9,119 | 3,717 | 913,90 | 17,750 | 5,8750 | 13,9575 | 16,5800 | 1,39 | 0,14 | 8,1475 |

| août-08 | 708,156 | 1282,83 | 115,46 | 3,182 | 7,943 | 3,430 | 829,30 | 13,607 | 5,6825 | 13,3200 | 18,9000 | 1,42 | 0,13 | 8,1875 |
|---------|---------|---------|--------|--------|-------|-------|---------|--------|--------|---------|---------|------|------|--------|
| sept-08 | 622,237 | 1166,36 | 100,64 | 2,864 | 7,438 | 2,888 | 874,20 | 12,231 | 4,8750 | 10,4500 | 18,8950 | 1,30 | 0,12 | 7,1200 |
| oct-08 | 449,461 | 968,75 | 67,81 | 2,006 | 6,783 | 1,844 | 716,80 | 9,730 | 4,0150 | 9,2525 | 15,0450 | 1,13 | 0,12 | 5,7300 |
| nov-08 | 390,646 | 896,24 | 54,43 | 1,674 | 6,510 | 1,624 | 816,20 | 10,185 | 3,4950 | 8,8300 | 13,2100 | 1,14 | 0,12 | 5,6300 |
| déc-08 | 349,038 | 903,25 | 44,60 | 1,4057 | 5,622 | 1,395 | 883,60 | 11,270 | 4,0700 | 9,7225 | 15,3400 | 1,12 | 0,12 | 6,3000 |
| janv-09 | 336,205 | 825,88 | 41,68 | 1,4538 | 4,417 | 1,462 | 927,3 | 12,560 | 3,7900 | 9,8000 | 11,77 | 1,19 | 0,13 | 6,0100 |
| févr-09 | 336,24 | 735,09 | 44,76 | 1,2659 | 4,198 | 1,526 | 941,5 | 13,085 | 3,5075 | 8,7450 | 12,37 | 1,09 | 0,13 | 5,5200 |
| mars-09 | 358,526 | 797,87 | 49,66 | 1,3438 | 3,776 | 1,839 | 922,6 | 12,975 | 4,0475 | 9,5200 | 12,41 | 1,16 | 0,13 | 5,7325 |
| avr-09 | 365,848 | 872,81 | 51,12 | 1,3147 | 3,373 | 2,053 | 890,7 | 12,305 | 3,9625 | 10,7000 | 12,90 | 1,15 | 0,14 | 5,7625 |
| mai-09 | 443,053 | 919,14 | 66,31 | 1,6419 | 3,835 | 2,198 | 978,8 | 15,600 | 4,3625 | 11,8400 | 12,35 | 1,37 | 0,16 | 6,8700 |
| juin-09 | 450,217 | 919,32 | 69,89 | 1,7180 | 3,835 | 2,258 | 927,1 | 13,574 | 3,4775 | 12,2625 | 12,23 | 1,17 | 0,17 | 5,6975 |
| juil-09 | 457,407 | 987,48 | 69,45 | 1,7938 | 3,653 | 2,617 | 953,7 | 13,933 | 3,3950 | 11,3400 | 13,77 | 1,28 | 0,19 | 5,5925 |
| août-09 | 453,787 | 1020,62 | 69,96 | 1,7792 | 2,977 | 2,808 | 951,7 | 14,898 | 3,2625 | 11,0000 | 13,86 | 1,21 | 0,24 | 5,0500 |
| sept-09 | 462,748 | 1057,08 | 70,61 | 1,7960 | 4,841 | 2,809 | 1 008,0 | 16,636 | 3,4400 | 9,2700 | 13,32 | 1,28 | 0,24 | 4,7650 |
| oct-09 | 496,808 | 1036,2 | 77,00 | 1,9811 | 5,045 | 2,948 | 1 039,7 | 16,246 | 3,6600 | 9,7800 | 14,36 | 1,36 | 0,22 | 4,9900 |
| nov-09 | 512,574 | 1095,63 | 77,28 | 2,0181 | 4,848 | 3,149 | 1 181,1 | 18,495 | 4,0275 | 10,6050 | 15,31 | 1,42 | 0,22 | 5,6050 |
| déc-09 | 524,621 | 1115,1 | 79,36 | 2,1188 | 5,572 | 3,328 | 1 095,2 | 16,822 | 4,1450 | 10,3975 | 14,57 | 1,36 | 0,27 | 5,3625 |
| janv-10 | 486,145 | 1073,87 | 72,89 | 1,9029 | 5,131 | 3,046 | 1 083,0 | 16,183 | 3,5650 | 9,1400 | 14,20 | 1,32 | 0,30 | 4,8700 |
| févr-10 | 517,484 | 1104,49 | 79,66 | 2,0249 | 4,813 | 3,269 | 1 118,3 | 16,500 | 3,7800 | 9,5100 | 13,43 | 1,29 | 0,24 | 5,1100 |
| mars-10 | 530,159 | 1169,43 | 83,76 | 2,1646 | 3,869 | 3,546 | 1 113,3 | 17,512 | 3,4500 | 9,4100 | 12,22 | 1,36 | 0,17 | 4,6175 |
| avr-10 | 549,941 | 1186,69 | 86,15 | 2,2885 | 3,920 | 3,338 | 1 180,1 | 18,611 | 3,6625 | 9,8950 | 12,36 | 1,35 | 0,15 | 5,0550 |
| mai-10 | 488,193 | 1089,41 | 73,97 | 1,9802 | 4,341 | 3,097 | 1 212,2 | 18,411 | 3,5900 | 9,3775 | 11,64 | 1,34 | 0,14 | 4,8150 |
| juin-10 | 495,178 | 1030,71 | 75,63 | 1,9817 | 4,616 | 2,936 | 1 245,5 | 18,671 | 3,5425 | 9,4850 | 9,43 | 1,64 | 0,18 | 4,8600 |
| juil-10 | 524,809 | 1101,6 | 78,95 | 2,0427 | 4,923 | 3,307 | 1 181,7 | 17,987 | 3,9275 | 10,5250 | 10,56 | 1,76 | 0,20 | 6,7450 |
| août-10 | 499,162 | 1049,33 | 71,92 | 1,9944 | 3,816 | 3,361 | 1 248,3 | 19,398 | 4,2450 | 10,0800 | 11,09 | 1,77 | 0,20 | 6,8775 |
| sept-10 | 546,065 | 1141,2 | 79,97 | 2,2440 | 3,872 | 3,646 | 1 307,8 | 21,798 | 4,9575 | 11,0675 | 12,57 | 1,83 | 0,25 | 7,0775 |
| oct-10 | 564,16 | 1183,26 | 81,43 | 2,2201 | 4,038 | 3,732 | 1 357,1 | 24,560 | 5,8200 | 12,2600 | 14,43 | 2,03 | 0,29 | 7,7100 |
| nov-10 | 575,838 | 1180,55 | 84,11 | 2,3169 | 4,180 | 3,823 | 1 385,0 | 28,185 | 5,3000 | 12,4300 | 13,88 | 2,01 | 0,28 | 7,3000 |
| déc-10 | 631,831 | 1257,64 | 91,38 | 2,5437 | 4,405 | 4,440 | 1 421,1 | 30,910 | 6,2900 | 13,9375 | 14,00 | 2,41 | 0,32 | 8,5100 |
| janv-11 | 655,265 | 1286,12 | 92,19 | 2,7468 | 4,420 | 4,451 | 1 333,8 | 28,174 | 6,5950 | 14,1300 | 15,51 | 2,45 | 0,34 | 9,2475 |
| févr-11 | - | 1327,22 | 96,97 | 2,9258 | 4,037 | 4,478 | 1 409,3 | 33,804 | 7,2250 | 13,5725 | 13,85 | 2,72 | 0,33 | 9,0250 |
| mars-11 | 725,623 | 1325,83 | 106,72 | 3,0898 | 4,389 | 4,300 | 1 438,9 | 37,872 | 6,9325 | 14,1025 | 13,99 | 2,64 | 0,27 | 9,0800 |
| avr-11 | 758,795 | 1363,61 | 113,93 | 3,2558 | 4,698 | 4,166 | 1 556,0 | 48,584 | 7,5400 | 13,9275 | 14,81 | 2,99 | 0,23 | 8,9300 |
| mai-11 | 707,256 | 1345,2 | 102,70 | 3,0563 | 4,666 | 4,174 | 1 535,9 | 38,303 | 7,4750 | 13,7600 | 15,06 | 2,65 | 0,23 | 9,0800 |
| juin-11 | 668,845 | 1320,64 | 95,42 | 2,9327 | 4,374 | 4,272 | 1 502,3 | 34,812 | 6,2900 | 13,0625 | 13,89 | 2,65 | 0,28 | 6,8875 |
| juil-11 | | 1292,28 | 95,70 | 3,0962 | 4,145 | 4,474 | 1 628,3 | 40,092 | 6,6550 | 13,5425 | 16,12 | 2,40 | 0,30 | 7,6700 |
| août-11 | - | 1218,89 | 88,81 | 3,0782 | 4,054 | 4,187 | 1 828,5 | 41,699 | 7,5750 | 14,4900 | 17,68 | 2,89 | 0,30 | 8,7100 |
| sept-11 | 590,999 | 1131,42 | 79,20 | 2,7948 | 3,666 | 3,145 | 1 620,4 | 30,041 | 5,9250 | 11,7900 | 15,95 | 2,29 | 0,26 | 7,0400 |
| oct-11 | 647,955 | 1253,3 | 93,19 | 3,0429 | 3,934 | 3,629 | 1 724,2 | 34,337 | 6,4700 | 12,0750 | 16,64 | 2,27 | 0,26 | 7,2500 |
| nov-11 | 658,024 | | 100,36 | 3,0214 | 3,550 | 3,563 | 1 745,5 | 32,731 | 6,0125 | 11,3125 | 14,84 | 2,34 | 0,24 | 6,5100 |
| déc-11 | 644,914 | 1257,6 | 98,83 | 2,9350 | 2,989 | 3,432 | 1 565,8 | 27,875 | 6,4650 | 11,9850 | 14,61 | 2,27 | 0,23 | 7,1700 |
| janv-12 | | 1312,41 | 98,48 | 3,0628 | 2,503 | 3,788 | 1 737,8 | 33,233 | 6,3900 | 11,9900 | 14,00 | 2,15 | 0,24 | 7,1550 |
| févr-12 | - | 1365,68 | 107,07 | 3,1880 | 2,616 | 3,871 | 1 709,9 | 34,583 | 6,5650 | 13,1350 | 14,21 | 2,03 | 0,26 | 6,9900 |
| mars-12 | | 1408,47 | 103,02 | 3,1684 | 2,126 | 3,824 | 1 669,3 | 32,469 | 6,4400 | 14,0300 | 14,77 | 1,82 | 0,25 | 6,9750 |
| avr-12 | | 1397,91 | 104,87 | 3,1834 | 2,285 | 3,834 | 1 663,4 | 30,959 | 6,6025 | 15,0300 | 14,87 | 1,78 | 0,21 | 6,4925 |
| mai-12 | 596,204 | 1310,33 | 86,53 | 2,7062 | 2,422 | 3,363 | 1 562,6 | 27,741 | 5,5525 | 13,4000 | 14,23 | 1,61 | 0,19 | 6,6500 |

| juin-12 | 599,443 | 1362,16 | 84,96 | 2,6960 | 2,824 | 3,490 | 1 603,5 | 27,580 | 6,7250 | 15,1275 | 14,19 | 1,70 | 0,22 | 7,3850 |
|---------|---------|---------|--------|--------|-------|-------|---------|--------|--------|---------|-------|------|------|--------|
| juil-12 | 635,822 | 1379,32 | 88,06 | 2,8417 | 3,209 | 3,420 | 1 610,5 | 27,895 | 8,0650 | 17,2100 | 15,62 | 1,74 | 0,23 | 8,9250 |
| août-12 | 675,033 | 1406,58 | 96,47 | 3,1696 | 2,799 | 3,454 | 1 684,6 | 31,370 | 8,0275 | 17,6450 | 15,01 | 1,65 | 0,20 | 8,8075 |
| sept-12 | 665,726 | 1440,67 | 92,19 | 3,1694 | 3,320 | 3,773 | 1 771,1 | 34,517 | 7,5625 | 16,0100 | 15,48 | 1,74 | 0,20 | 9,2750 |
| oct-12 | 637,737 | 1412,16 | 86,24 | 3,0682 | 3,692 | 3,527 | 1 717,5 | 32,288 | 7,5575 | 15,4700 | 14,83 | 1,55 | 0,19 | 9,0400 |
| nov-12 | 650,05 | 1416,18 | 88,91 | 3,0413 | 3,561 | 3,630 | 1 710,9 | 33,204 | 7,4800 | 14,3875 | 15,27 | 1,42 | 0,19 | 8,9750 |
| déc-12 | 646,585 | 1426,19 | 91,82 | 3,0451 | 3,351 | 3,641 | 1 674,8 | 30,173 | 6,9825 | 14,1875 | 14,86 | 1,44 | 0,20 | 8,3100 |
| janv-13 | 675,366 | 1498,11 | 97,49 | 3,1298 | 3,339 | 3,724 | 1 660,6 | 31,335 | 7,4050 | 14,6850 | 15,51 | 1,47 | 0,19 | 8,3775 |
| févr-13 | 648,21 | 1514,68 | 92,05 | 2,9719 | 3,486 | 3,528 | 1 577,7 | 28,395 | 7,1950 | 14,7425 | 15,50 | 1,43 | 0,18 | 7,4700 |
| mars-13 | 655,046 | 1569,19 | 97,23 | 2,9152 | 4,024 | 3,395 | 1 594,8 | 28,292 | 6,9525 | 14,0475 | 15,36 | 1,37 | 0,18 | 7,2675 |
| avr-13 | 624,435 | 1597,57 | 93,46 | 2,8734 | 4,343 | 3,188 | 1 472,2 | 24,144 | 6,8325 | 14,6775 | 14,86 | 1,35 | 0,18 | 7,9800 |
| mai-13 | 615,458 | 1630,74 | 91,97 | 2,7923 | 3,984 | 3,289 | 1 392,6 | 22,228 | 6,6200 | 15,1000 | 15,30 | 1,27 | 0,17 | 7,5100 |
| juin-13 | 611,299 | 1606,28 | 96,56 | 2,8798 | 3,565 | 3,051 | 1 223,8 | 19,451 | 6,7925 | 15,6450 | 15,74 | 1,20 | 0,16 | 6,7625 |
| juil-13 | 638,638 | 1685,73 | 105,03 | 3,0431 | 3,446 | 3,119 | 1 312,4 | 19,617 | 4,9900 | 13,7400 | 15,83 | 1,19 | 0,17 | 7,0675 |
| août-13 | 657,051 | 1632,97 | 107,65 | 3,1396 | 3,581 | 3,225 | 1 396,1 | 23,463 | 4,9500 | 14,2400 | 15,81 | 1,12 | 0,16 | 7,0075 |
| sept-13 | 632,4 | 1681,55 | 102,33 | 2,9710 | 3,560 | 3,321 | 1 326,5 | 21,656 | 4,4150 | 12,8275 | 15,13 | 1,14 | 0,17 | 7,3950 |
| oct-13 | 622,524 | 1756,54 | 96,38 | 2,9678 | 3,581 | 3,295 | 1 323,6 | 21,832 | 4,2825 | 12,8025 | 15,03 | 1,05 | 0,18 | 7,4050 |
| nov-13 | 620,117 | 1805,81 | 92,72 | 3,0478 | 3,954 | 3,231 | 1 250,6 | 19,981 | 4,1525 | 13,3650 | 15,96 | 1,10 | 0,17 | 7,1325 |
| déc-13 | 632,286 | 1848,36 | 98,42 | 3,0772 | 4,230 | 3,442 | 1 201,9 | 19,339 | 4,2200 | 13,1250 | 15,51 | 1,11 | 0,16 | 6,4050 |
| janv-14 | 622,256 | 1782,59 | 97,49 | 3,2794 | 4,943 | 3,221 | 1 240,1 | 19,105 | 4,3400 | 12,8275 | 15,40 | 1,25 | 0,16 | 6,1550 |
| févr-14 | 649,644 | 1859,45 | 102,59 | 3,0893 | 4,609 | 3,239 | 1 321,4 | 21,204 | 4,5750 | 14,1425 | 15,38 | 1,80 | 0,16 | 6,7700 |
| mars-14 | 648,857 | 1872,34 | 101,58 | 2,9320 | 4,371 | 3,047 | 1 283,4 | 19,734 | 5,0200 | 14,6400 | 15,60 | 1,78 | 0,18 | 7,6400 |
| avr-14 | 652,511 | 1883,95 | 99,74 | 2,9349 | 4,815 | 3,030 | 1 295,6 | 19,119 | 5,1400 | 15,3075 | 15,62 | 2,03 | 0,17 | 8,0975 |
| mai-14 | 649,632 | 1923,57 | 102,71 | 2,8846 | 4,542 | 3,136 | 1 245,6 | 18,653 | 4,6575 | 14,9325 | 14,99 | 1,78 | 0,17 | 7,2300 |
| juin-14 | 658,572 | 1960,23 | 105,37 | 2,9708 | 4,461 | 3,188 | 1 321,8 | 21,007 | 4,2425 | 14,0050 | 14,54 | 1,73 | 0,17 | 7,1050 |
| juil-14 | 621,703 | 1930,67 | 98,17 | 2,8866 | 3,841 | 3,223 | 1 281,3 | 20,373 | 3,5700 | 12,2450 | 12,99 | 1,95 | 0,16 | 6,2575 |
| août-14 | 610,917 | 2003,37 | 95,96 | 2,8569 | 4,065 | 3,135 | 1 285,8 | 19,398 | 3,5900 | 10,8950 | 12,59 | 1,96 | 0,15 | 6,2625 |
| sept-14 | 574,294 | 1972,29 | 91,16 | 2,6472 | 4,121 | 3,006 | 1 210,5 | 17,006 | 3,2075 | 9,1325 | 12,75 | 1,93 | 0,15 | 5,5800 |
| oct-14 | 539,592 | 2018,05 | 80,54 | 2,5145 | 3,873 | 3,061 | 1 171,1 | 16,077 | 3,7675 | 10,4650 | 12,01 | 1,88 | 0,16 | 5,9375 |
| nov-14 | 482,112 | 2067,56 | 66,15 | 2,2308 | 4,088 | 2,860 | 1 175,2 | 15,489 | 3,7575 | 10,1600 | 12,34 | 1,87 | 0,16 | 6,3700 |
| déc-14 | 418,123 | 2058,9 | 53,27 | 1,8466 | 2,889 | 2,839 | 1 183,9 | 15,565 | 3,9700 | 10,1925 | 11,49 | 1,67 | 0,15 | 6,2650 |
| janv-15 | 389,682 | 1994,99 | 48,24 | 1,6863 | 2,691 | 2,528 | 1 278,5 | 17,192 | 3,7000 | 9,6100 | 10,57 | 1,62 | 0,15 | 5,4025 |
| févr-15 | 421,242 | 2104,5 | 49,76 | 2,2989 | 2,734 | 2,716 | 1 212,6 | 16,513 | 3,8450 | 10,3075 | 10,47 | 1,37 | 0,14 | 5,3450 |
| mars-15 | 396,649 | 2067,89 | 47,60 | 1,7179 | 2,640 | 2,747 | 1 183,1 | 16,581 | 3,7625 | 9,7325 | 10,88 | 1,33 | 0,12 | 5,5925 |
| avr-15 | 445,585 | 2085,51 | 59,63 | 1,9763 | 2,751 | 2,887 | 1 182,4 | 16,124 | 3,6250 | 9,7850 | 10,03 | 1,37 | 0,13 | 4,9025 |
| mai-15 | 439,094 | 2107,39 | 60,30 | 1,9553 | 2,642 | 2,760 | 1 189,4 | 16,684 | 3,5150 | 9,3400 | 9,51 | 1,26 | 0,12 | 4,9875 |
| juin-15 | 440,693 | 2063,11 | 59,47 | 1,8866 | 2,832 | 2,624 | 1 171,5 | 15,551 | 4,1400 | 10,5625 | 10,17 | 1,31 | 0,12 | 5,9325 |
| juil-15 | 378,384 | 2103,84 | 47,12 | 1,5840 | 2,716 | 2,368 | 1 094,9 | 14,746 | 3,7100 | 9,8075 | 11,52 | 1,25 | 0,11 | 4,9225 |
| août-15 | 380,848 | 1972,18 | 49,20 | 1,6736 | 2,689 | 2,338 | 1 131,6 | 14,577 | 3,6375 | 8,9750 | 11,88 | 1,21 | 0,11 | 4,6375 |
| sept-15 | 359,337 | 1920,03 | 45,09 | 1,5126 | 2,524 | 2,346 | 1 115,5 | 14,513 | 3,8775 | 8,9200 | 13,20 | 1,21 | 0,12 | 5,0175 |
| oct-15 | 363,444 | 2079,36 | 46,59 | 1,4994 | 2,321 | 2,314 | 1 141,5 | 15,566 | 3,8225 | 8,8375 | 11,61 | 1,21 | 0,15 | 4,9375 |
| nov-15 | 336,15 | 2080,41 | 41,65 | 1,3369 | 2,235 | 2,045 | 1 065,8 | 14,050 | 3,6500 | 8,8100 | 11,91 | 1,17 | 0,15 | 4,5700 |
| déc-15 | 311,652 | 2043,94 | 37,04 | 1,1007 | 2,337 | 2,126 | 1 060,3 | 13,775 | 3,5875 | 8,7125 | 11,57 | 1,27 | 0,15 | 4,6850 |
| janv-16 | 300,668 | 1940,24 | 33,62 | 1,0551 | 2,298 | 2,064 | 1 116,4 | 14,229 | 3,7200 | 8,8225 | 11,35 | 1,16 | 0,13 | 4,7200 |
| févr-16 | 303,63 | 1932,23 | 33,75 | 1,0760 | 1,711 | 2,129 | 1 233,9 | 14,896 | 3,5350 | 8,5300 | 10,50 | 1,13 | 0,15 | 4,4500 |
| mars-16 | 323,419 | 2059,74 | 38,34 | 1,1848 | 1,959 | 2,182 | 1 234,2 | 15,460 | 3,5150 | 9,1075 | 9,69 | 1,27 | 0,15 | 4,7625 |
| | | | | | | | | | | | | | | |

| i | | | | | | | | | | | | | | ĺ |
|---------|---------|---------|-------|--------|-------|-------|---------|--------|--------|---------|-------|------|------|--------|
| avr-16 | 360,407 | 2065,3 | 45,92 | 1,3779 | 2,178 | 2,279 | 1 289,2 | 17,789 | 3,9025 | 10,2100 | 10,84 | 1,21 | 0,16 | 4,6525 |
| mai-16 | 370,946 | 2096,96 | 49,10 | 1,4975 | 2,288 | 2,098 | 1 214,8 | 15,972 | 4,0475 | 10,7850 | 10,94 | 1,22 | 0,17 | 4,4725 |
| juin-16 | 374,032 | 2098,86 | 48,33 | 1,4847 | 2,924 | 2,195 | 1 318,4 | 18,582 | 3,5875 | 11,7500 | 10,51 | 1,44 | 0,20 | 4,0425 |
| juil-16 | 339,395 | 2173,6 | 41,60 | 1,2760 | 2,876 | 2,221 | 1 349,0 | 20,312 | 3,3450 | 10,3250 | 9,94 | 1,46 | 0,19 | 4,0975 |
| août-16 | 348,208 | 2170,95 | 44,70 | 1,4102 | 2,887 | 2,070 | 1 306,9 | 18,622 | 3,0150 | 9,6000 | 9,20 | 1,46 | 0,20 | 3,7125 |
| sept-16 | 364,471 | 2168,27 | 48,24 | 1,5279 | 2,906 | 2,202 | 1 313,3 | 19,139 | 3,3675 | 9,5400 | 9,89 | 1,52 | 0,23 | 4,1550 |
| oct-16 | 361,623 | 2126,15 | 46,86 | 1,4955 | 3,026 | 2,201 | 1 271,5 | 17,762 | 3,5475 | 10,0225 | 9,86 | 1,64 | 0,22 | 4,1475 |
| nov-16 | 377,221 | 2198,81 | 49,44 | 1,5709 | 3,352 | 2,622 | 1 170,8 | 16,406 | 3,3675 | 10,3225 | 9,71 | 1,48 | 0,20 | 3,9125 |
| déc-16 | 398,204 | 2238,83 | 53,72 | 1,7043 | 3,724 | 2,498 | 1 150,0 | 15,936 | 3,5200 | 9,9650 | 9,36 | 1,37 | 0,20 | 4,1850 |
| janv-17 | 395,83 | 2278,87 | 52,81 | 1,6117 | 3,117 | 2,722 | 1 208,6 | 17,512 | 3,5975 | 10,2450 | 9,54 | 1,50 | 0,20 | 4,2950 |
| févr-17 | 402,22 | 2363,64 | 54,01 | 1,6208 | 2,774 | 2,704 | 1 252,6 | 18,420 | 3,6675 | 10,2500 | 9,29 | 1,41 | 0,19 | 4,5125 |
| mars-17 | 388,225 | 2362,72 | 50,60 | 1,5736 | 3,190 | 2,647 | 1 247,3 | 18,235 | 3,6425 | 9,4600 | 9,90 | 1,39 | 0,17 | 4,2050 |
| avr-17 | 382,766 | 2384,2 | 49,33 | 1,5040 | 3,276 | 2,597 | 1 266,1 | 17,191 | 3,5800 | 9,4525 | 9,13 | 1,31 | 0,16 | 4,2475 |
| mai-17 | 377,854 | 2411,8 | 48,32 | 1,5153 | 3,071 | 2,577 | 1 272,0 | 17,368 | 3,7200 | 9,1600 | 11,13 | 1,29 | 0,15 | 4,3175 |
| juin-17 | 372,378 | 2423,41 | 46,04 | 1,4755 | 3,035 | 2,699 | 1 240,7 | 16,568 | 3,7050 | 9,4225 | 11,51 | 1,24 | 0,14 | 5,1125 |
| juil-17 | 388,065 | 2470,3 | 50,17 | 1,6519 | 2,794 | 2,888 | 1 266,6 | 16,750 | 3,7075 | 9,9450 | 12,26 | 1,39 | 0,15 | 4,7475 |
| août-17 | 386,004 | 2471,65 | 47,23 | 1,7575 | 3,040 | 3,079 | 1 316,2 | 17,480 | 3,4225 | 9,3625 | 12,55 | 1,28 | 0,14 | 4,0875 |
| sept-17 | 399,308 | 2519,36 | 51,67 | 1,8117 | 3,007 | 2,938 | 1 281,5 | 16,607 | 3,5525 | 9,6825 | 12,00 | 1,28 | 0,14 | 4,4275 |
| oct-17 | 415,142 | 2575,26 | 54,38 | 1,8845 | 2,896 | 3,092 | 1 267,0 | 16,645 | 3,4575 | 9,7375 | 11,29 | 1,25 | 0,15 | 4,1650 |
| nov-17 | 424,257 | 2647,58 | 57,40 | 1,8927 | 3,025 | 3,037 | 1 273,2 | 16,382 | 3,4175 | 9,8575 | 12,53 | 1,26 | 0,15 | 4,1450 |
| déc-17 | 442,436 | 2673,61 | 60,42 | 2,0755 | 2,953 | 3,280 | 1 306,3 | 17,060 | 3,5075 | 9,5175 | 11,68 | 1,26 | 0,15 | 4,2725 |
| janv-18 | 456,533 | 2823,81 | 64,73 | 2,0692 | 2,995 | 3,184 | 1 339,0 | 17,204 | 3,6150 | 9,9575 | 12,44 | 1,22 | 0,13 | 4,6725 |
| févr-18 | 443,381 | 2713,83 | 61,64 | 1,9136 | 2,667 | 3,108 | 1 315,5 | 16,324 | 3,7450 | 10,4500 | 12,39 | 1,21 | 0,13 | 5,0825 |
| mars-18 | 452,935 | 2640,87 | 64,94 | 2,0284 | 2,733 | 3,019 | 1 322,8 | 16,223 | 3,8775 | 10,4475 | 12,36 | 1,18 | 0,12 | 4,6725 |
| avr-18 | 475,762 | 2648,05 | 68,57 | 2,1674 | 2,763 | 3,053 | 1 316,2 | 16,312 | 3,9250 | 10,3775 | 12,79 | 1,21 | 0,12 | 5,1850 |
| mai-18 | 481,427 | 2705,27 | 67,04 | 2,1914 | 2,952 | 3,058 | 1 300,1 | 16,402 | 3,9400 | 10,1850 | 11,56 | 1,24 | 0,13 | 5,4250 |
| juin-18 | 487,437 | 2718,37 | 74,15 | 2,2093 | 2,924 | 2,951 | 1 251,3 | 16,104 | 3,5025 | 8,5850 | 11,61 | 1,12 | 0,12 | 4,7075 |
| juil-18 | 464,832 | 2816,29 | 68,76 | 2,1319 | 2,782 | 2,819 | 1 223,7 | 15,500 | 3,7225 | 9,0375 | 11,92 | 1,10 | 0,11 | 5,5650 |
| août-18 | 468,688 | 2901,52 | 69,80 | 2,2413 | 2,916 | 2,649 | 1 200,3 | 14,438 | 3,5100 | 8,3300 | 10,83 | 0,98 | 0,11 | 5,2300 |
| sept-18 | 486,279 | 2913,98 | 73,25 | 2,3518 | 3,008 | 2,787 | 1 191,5 | 14,623 | 3,5625 | 8,4550 | 9,78 | 1,02 | 0,10 | 5,1125 |
| oct-18 | 456,317 | 2711,74 | 65,31 | 2,2618 | 3,261 | 2,664 | 1 212,3 | 14,229 | 3,6325 | 8,3900 | 10,58 | 1,13 | 0,13 | 4,9325 |
| nov-18 | 406,52 | 2760,17 | 50,93 | 1,8455 | 4,612 | 2,778 | 1 220,2 | 14,094 | 3,6650 | 8,9475 | 10,89 | 1,03 | 0,13 | 4,8650 |
| déc-18 | 374,328 | 2506,85 | 45,41 | 1,6808 | 2,940 | 2,628 | 1 278,3 | 15,433 | 3,7500 | 8,8250 | 10,10 | 1,02 | 0,12 | 4,8875 |
| janv-19 | 407,891 | 2704,1 | 53,79 | 1,8788 | 2,814 | 2,789 | 1 319,7 | 16,022 | 3,7650 | 9,1525 | 10,61 | 1,06 | 0,13 | 4,9900 |
| févr-19 | 426,347 | 2784,49 | 57,22 | 2,0235 | 2,812 | 2,950 | 1 312,8 | 15,538 | 3,6200 | 8,9750 | 10,40 | 0,95 | 0,13 | 4,4100 |
| mars-19 | 434,125 | 2834,4 | 60,14 | 1,9734 | 2,662 | 2,936 | 1 293,0 | 15,060 | 3,5650 | 8,8425 | 10,85 | 0,95 | 0,13 | 4,3000 |
| avr-19 | 446,452 | 2945,83 | 63,91 | 2,0812 | 2,575 | 2,902 | 1 282,8 | 14,900 | 3,5325 | 8,4125 | 10,28 | 0,92 | 0,12 | 3,8625 |
| mai-19 | 407,764 | 2752,06 | 53,50 | 1,8418 | 2,454 | 2,646 | 1 305,8 | 14,530 | 4,2700 | 8,7775 | 11,46 | 1,05 | 0,12 | 4,7300 |
| juin-19 | 425,358 | 2941,76 | 58,47 | 1,9446 | 2,308 | 2,706 | 1 409,7 | 15,253 | 4,2025 | 8,9975 | 11,28 | 1,08 | 0,12 | 4,5150 |
| juil-19 | 422,439 | 2980,38 | 58,58 | 1,9550 | 2,233 | 2,658 | 1 426,1 | 16,346 | 4,0025 | 8,6400 | 11,95 | 1,00 | 0,12 | 4,2275 |
| août-19 | 397,058 | 2926,46 | 55,10 | 1,8282 | 2,285 | 2,533 | 1 519,1 | 18,185 | 3,5800 | 8,5700 | 11,67 | 0,94 | 0,11 | 3,7825 |
| sept-19 | 403,613 | 2976,74 | 54,07 | 1,9056 | 2,330 | 2,565 | 1 465,7 | 16,898 | 3,8800 | 9,0600 | 12,02 | 1,01 | 0,12 | 4,1500 |
| oct-19 | 407,51 | 3037,56 | 54,18 | 1,8780 | 2,633 | 2,633 | 1 511,4 | 18,014 | 3,9000 | 9,1675 | 11,73 | 1,02 | 0,12 | 4,1975 |
| nov-19 | 409,191 | 3140,98 | 55,17 | 1,8789 | 2,281 | 2,642 | 1 465,6 | 16,969 | 3,7125 | 8,7675 | 12,49 | 1,19 | 0,13 | 4,3875 |
| déc-19 | 436,219 | 3230,78 | 61,06 | 2,0283 | 2,189 | 2,794 | 1 519,5 | 17,828 | 3,8775 | 9,4300 | 13,14 | 1,30 | 0,13 | 4,8600 |