

Déterminants de la pauvreté multidimensionnelle : cas de l'union des Comores

Determinants of multidimensional poverty: the case of the Union of the Comoros

Assaendi FAHAD, (docteur en sciences économiques)

*Faculté des sciences économiques et de Gestions
Université de Kindia, Guinée*

Abdou Aziz NIANG, (Professeur Agrégé en sciences économiques)

*Unité de Formation et de recherche en sciences économiques et sociales
Université Assane Seck de Ziguinchor, Sénégal*

Moussa BANGOURA, (doctorant en sciences économiques)

*Faculté des sciences économiques et de Gestions
Université Assane Seck de Ziguinchor, Sénégal*

Souleymane CAMARA, (doctorant en sciences économiques)

*Faculté des sciences économiques et de Gestions
Université Général Lansana Conté de Sonfonia, Conakry, Guinée*

Abdoulaye TOURE, (doctorant en sciences économiques)

*Faculté des sciences économiques et de Gestions
Université Général Lansana Conté de Sonfonia, Conakry, Guinée*

Adresse de correspondance :	Faculté des sciences économiques et de gestions, Université de Kindia, Kindia, Guinée
Déclaration de divulgation :	Les auteurs n'ont pas connaissance de quelconque financement qui pourrait affecter l'objectivité de cette étude et ils sont responsables de tout plagiat dans cet article.
Conflit d'intérêts :	Les auteurs ne signalent aucun conflit d'intérêts.
Citer cet article	FAHAD, A., NIANG, A. A., BANGOURA, M., CAMARA, S., & TOURE, A. (2025). Déterminants de la pauvreté multidimensionnelle : cas de l'union des Comores. <i>International Journal of Accounting, Finance, Auditing, Management and Economics</i> , 6(7), 220–230.
Licence	Cet article est publié en open Access sous licence CC BY-NC-ND

Received: 10/05/2025

Accepted: 30/06/2025

International Journal of Accounting, Finance, Auditing, Management and Economics - IJAFAME

ISSN: 2658-8455

Volume 6, Issue 07 (2025)

Déterminants de la pauvreté multidimensionnelle : Cas de l'union des Comores

Résumé

L'analyse de la pauvreté est un exercice fastidieux. De nos jours, les études ont montré que la pauvreté est un phénomène multidimensionnel. Il est donc nécessaire de prendre en compte plusieurs dimensions (monétaire et non monétaire) afin de différencier les pauvres des non-pauvres. Cette recherche se fixe comme objectif d'identifier les facteurs qui expliquent significativement l'indice de privation multidimensionnelle. Pour y parvenir, nous avons utilisé les données de l'enquête Harmonisée sur les Conditions de Vie des Ménages (EHCVM) aux Comores en 2020. De cette base, nous avons sélectionné les différentes dimensions susceptibles d'expliquer le niveau du bien-être des ménages afin de fabriquer l'indice de privation multidimensionnelle en utilisant la méthode des ensembles flous. Cette méthode permet de modéliser des phénomènes vagues comme la pauvreté. L'indice ainsi créé est considérée comme variable à expliquer dans la régression quantile. La spécificité de cette méthode est qu'elle fournit une image complète des effets des différentes variables explicatives sur les valeurs de la variable à expliquer à savoir l'indice de pauvreté multidimensionnelle. Dans ce sens, la régression quantile nous a permis d'identifier les facteurs qui expliquent significativement la pauvreté multidimensionnelle aux Comores. Les résultats obtenus montrent que les ménages qui vivent dans l'île de Ndzouani ou Ngazidja sont moins impactés par la pauvreté multidimensionnelle que ceux qui vivent dans l'île de Mwali. De plus, les ménages vivant dans le milieu urbain sont aussi moins touchés que ceux qui habitent dans le milieu rural. Par contre, les ménages dirigés par des femmes sont plus impactés par la pauvreté multidimensionnelle que ceux dirigés par les hommes. Il faut préciser aussi que les ménages dirigés par un chef n'ayant aucune activité professionnelle sont plus impactés par la pauvreté multidimensionnelle aux Comores.

Mots clés : Pauvreté Multidimensionnelle, Régression quantile, Comores.

JEL Classification : C31, D63

Type du papier : Recherche empirique

Abstract

Analyzing poverty is a tedious exercise. Today, studies have shown that poverty is a multidimensional phenomenon. It is therefore necessary to take into account several dimensions (monetary and non-monetary) in order to differentiate the poor from the non-poor. The objective of this research is to identify the factors that significantly explain the multidimensional deprivation index. To achieve this, we used data from the Harmonized Survey on Household Living Conditions (EHCVM) in Comoros in 2020. From this base, we selected the various dimensions likely to explain the level of household well-being in order to construct the multidimensional deprivation index using the fuzzy set method. This method enables us to model vague phenomena such as poverty. The index thus created is considered as the variable to be explained in quantile regression. The specificity of this method is that it provides a complete picture of the effects of the different explanatory variables on the values of the variable to be explained, i.e. the multidimensional poverty index. In this sense, quantile regression has enabled us to identify the factors that significantly explain multidimensional poverty in the Comoros. The results show that households living on the islands of Ndzouani or Ngazidja are less affected by multidimensional poverty than those living on the island of Mwali. In addition, households living in urban areas are also less affected than those living in rural areas. On the other hand, households headed by women are more affected by multidimensional poverty than those headed by men. It should also be noted that households headed by a head with no professional activity are more affected by multidimensional poverty in the Comoros.

Keywords: Multidimensional poverty, quantile regression, Comoros.

Classification JEL: C31, D63

Paper type: Research paper

1.Introduction

La littérature sur le caractère multidimensionnel de la pauvreté tend de plus en plus vers un consensus. Il est clair que des insuffisances d'ordre monétaire et non monétaire sont à l'origine du phénomène (Bibi et El Lahga, 2008). Dans ce sens, les analystes ont montré que des facteurs comme la vulnérabilité, la maladie, l'analphabétisme, la malnutrition, etc. contribuent à ce phénomène (Alkire, 2011). En outre, il est reconnu que la pauvreté est un phénomène plutôt dynamique (Ezzrari, 2011; Mestrum, 2008; Siméon et Boccanfuso, 2006).

Selon le rapport de la Banque mondiale de 2024, environ 8,5% de la population mondiale vit dans l'extrême pauvreté (seuil de 2,15 dollars par jour). De plus, 3,5 milliards de personnes vivent avec moins de 6,85 dollars par jour. À ce stade et en l'absence des mesures énergiques, l'éradication de la pauvreté extrême prendra plus de temps que prévu (BM, 2024). Il faut préciser qu'environ 40% des personnes touchées par la pauvreté vivent dans des pays fragilisés par les conflits et donc peu paisibles. En effet, trois des cinq pays les plus pauvres du monde sont localisés en Afrique subsaharienne (BM, 2018). Ceci montre à quel point la situation est préoccupante dans le monde en général et en Afrique en particulier. Dans une perspective de trouver des solutions à ce problème, les organismes et les gouvernements proposent des stratégies pour éradiquer la pauvreté dans le monde. C'est dans ce sens que le Programme du Développement Durable (PDD) à l'horizon 2030 a été mis en place en Union des Comores. De ce programme le plan Comores Emergent a vu le jour. Ce dernier a parmi ses principaux objectifs l'éradication de la pauvreté (Fahad, 2023).

L'incidence de la pauvreté (monétaire) aux Comores est estimée à 42,4% en 2014. L'incidence de la pauvreté est plus élevée dans le milieu rural (50,3%) par rapport au milieu urbain (32,8%). L'île d'Anjouan est plus impactée par rapport aux autres îles. Le taux d'extrême pauvreté, de son côté, est évalué à 17,5 % en 2020 (Union des Comores, 2020). Cette valeur est relativement élevée, mais faible comparée aux autres pays de l'Afrique subsahariens. En ce qui concerne la proportion de personnes vivantes en situation de pauvreté multidimensionnelle, les îles Comores affichent un score de 48,5%. Ce taux est plus élevé que celui trouvé en 2014 avec l'approche monétaire par l'Institut National de la Statistique et des Etudes Economiques et Démographiques (INSEED). Pour parvenir à une solution durable, le gouvernement comorien, avec le soutien des différents partenaires, a mis en place le PCE. Ce dernier tient tout d'abord à corriger les imperfections notées dans les précédentes stratégies, mais prévoit aussi de développer les différents secteurs où évoluent les individus à faibles revenus (la pêche, l'agriculture...) à l'horizon 2030. De plus, le PCE prévoit non seulement d'accélérer la croissance économique, mais aussi d'améliorer les conditions de vie des populations évoluant dans ces secteurs.

Il faut préciser aussi que le taux de privation multidimensionnelle prend en compte les personnes qui vivent en situation de pauvreté multidimensionnelle et celles qui sont considérées comme vulnérables à la pauvreté multidimensionnelle. Ainsi, éradiquer ce phénomène nécessite un diagnostic poussé des différentes facettes qui la compose en s'appuyant sur des données récentes. C'est dans ce sens que ce travail se fixe comme objectif d'identifier les déterminants de la pauvreté multidimensionnelle aux Comores. Pour atteindre cet objectif, nous avons fixé comme hypothèse le genre du chef de ménage est un facteur déterminant de la pauvreté multidimensionnelle aux Comores. Plusieurs études traitent des sujets similaires. Certaines utilisent une approche de comptage proposée par Alkire et Foster en 2007 pour décliner le profil des personnes touchées par la pauvreté multidimensionnelle (Aminou, 2014). Les travaux de Matchinidé *et al.* (2006) se sont appuyés sur l'analyse factoriel. D'autres comme Ndiaye *et al.*, (2023) se sont focalisés sur la théorie des ensembles flous. La quasi-totalité de ces études considèrent le profil des pauvres comme étant les déterminants de la pauvreté multidimensionnelle. Ainsi, ce travail tout comme les travaux cités prendra en compte le

caractère multidimensionnel de la pauvreté. En s'appuyant sur certaines variables susceptibles de caractériser le niveau de vie d'un individu, un indice est fabriqué par la méthode des ensembles flous. Cette méthode est mieux adaptée pour analyser des phénomènes rares comme la pauvreté (Wais, 2017). Ce travail se démarque des précédents dans le domaine de la pauvreté multidimensionnelle en s'appuyant sur la régression quantile afin d'identifier les facteurs qui expliquent le score de privation multidimensionnelle. Étant donné que les déterminants de la pauvreté multidimensionnelle peuvent varier selon le score de privation du ménage, la régression quantile nous semble la mieux adaptée. En effet, elle permet d'avoir une image complète des effets des différentes variables explicatives sur la variable dépendante (Koenker et Hallock, 2001). Dans un premier temps nous allons faire une brève revue de littérature avant de décliner la méthodologie utilisée. Il sera ensuite question de présenter et discuter des résultats obtenus avant de conclure.

2.Revue de littérature

Les études empiriques sur les déterminants de la pauvreté multidimensionnelle comme nous l'envisageons sont à notre connaissance rares. Toutefois, une panoplie de recherches s'appuie sur différentes méthodologies. En fonction de la nature des données et surtout des objectifs visés, certaines études utilisent les techniques de réduction de dimension pour identifier les déterminants de la pauvreté multidimensionnelle.

Une analyse de la pauvreté sur les données de 2004 pour la ville de Marakesh a montré de fortes disparités entre les communes de cette ville. En effet, sur la base de l'analyse en correspondance multiple et une classification ascendante hiérarchisée, les auteurs ont identifié les taux de privations, les contributions absolues et relatives à la pauvreté multidimensionnelle des habitants des différentes communes. En termes de privation, la commune de Annakhil affiche le taux le plus élevé. Par contre, en prenant en compte la contribution absolue, les communes de Ménara et Médina contribuent le plus à l'indice de pauvreté multidimensionnelle de la ville de Marakesh pour un $\alpha = 0$ (incidence). En ce qui concerne la contribution relative qui est étroitement liée à celle absolue, la commune de Ménara contribue à hauteur de 29 % à la formation de l'indice de pauvreté multidimensionnelle suivie de la commune de Médina avec 27%.

D'autres, par contre, s'appuient sur la méthode proposée par Alkire et Foster (2007) pour construire l'indicateur de pauvreté multidimensionnelle. Cette méthode se focalise sur un ensemble d'indicateurs censés évaluer le niveau de vie des ménages. Dans ce sens, les travaux de Yambare et Ossouna (2020) se sont appuyés sur trois dimensions (santé, éducation, conditions de vie). L'indice de privation multidimensionnelle est obtenu en agrégeant 10 indicateurs. Ainsi, la régression logistique a ressorti comme facteurs explicatifs de la pauvreté multidimensionnelle, la taille du ménage, le sexe du chef de ménage, l'âge, le niveau d'éducation, le milieu de résidence et le quintile de richesse au Congo. Cette même méthodologie a été utilisée par Aminou (2014) pour identifier les facteurs explicatifs de la pauvreté multidimensionnelle des enfants au Bénin. Dans son étude, cinq dimensions (la nutrition, l'assainissement, l'eau, le logement et la santé) ont été prises en compte. Les résultats obtenus avec la régression logistique ont montré que l'âge de l'enfant, les ménages dirigés par les femmes, le niveau d'éducation des parents, le fait de vivre en milieu urbain et la richesse du ménage protègent l'enfant contre la pauvreté multidimensionnelle. Par contre, les variables comme l'âge du chef de ménage, les ménages dirigés par les hommes, et le fait de vivre en milieu rural favorisent la pauvreté multidimensionnelle des enfants au Bénin. De plus, Wais (2014) en utilisant les données de la troisième enquête Djiboutienne auprès des ménages pour les indicateurs sociaux (EDAM3-IS) a pu conclure que la pauvreté multidimensionnelle est plus présente en milieu rural et touche plus particulièrement les ménages souffrant de privation de l'accès aux services de santé et dont le chef de ménage n'est pas alphabétisé et qui sont en temps en manque des certains biens matériels facilitant les conditions de vie.

Par ailleurs, les travaux de Ndiaye (2023), en s'appuyant sur la méthode des ensembles flous, ont retenu comme déterminants de la pauvreté multidimensionnelle au Sénégal le niveau de scolarisation, le milieu de résidence, le genre du chef de ménage, etc. Les populations souffrent plus des privations en lien avec l'électricité, l'évacuation d'ordures et de toilettes. L'amélioration des conditions de vie doit nécessairement prendre en compte ces aspects.

De plus, les conclusions de Thomas (2012) sur l'enquête menée auprès des femmes haïtiennes montrent que la pauvreté touche à toutes les dimensions de leur vie. Selon lui, les facteurs qui expliquent la pauvreté sont liés aux caractéristiques sociodémographiques et économiques de la femme et de son ménage. Ainsi, la taille du ménage, le nombre d'enfants qui sont à l'école, le nombre d'adultes sans profession et qui ne mènent aucune activité rémunératrice et le niveau de dotation du ménage en actifs terre et animaux d'élevage sont les principaux déterminants de la pauvreté multidimensionnelle des femmes en Haïti.

3. Présentation de la zone d'étude

Les îles Comores sont constituées de quatre îles. Elles se trouvent dans l'océan Indien entre l'Afrique et Madagascar. Cet archipel était colonisé par la France. Elles ont accédé à l'indépendance en 1975 et deviennent une République fédérale Islamique avec trois îles au lieu de quatre. En 2001, afin de trouver une solution définitive aux crises séparatiste, l'Union des Comores remplace la République fédérale islamique.

La population comorienne est estimée à 850.387 habitants en 2023. Plus de la moitié de cette population est âgée de moins de 20 ans alors que ceux qui ont un âge supérieur à 65 ans représentent moins de 5%. En 2019, 61,53% des Comoriens étaient de sexe féminin. La répartition de la population selon les îles montre que l'île de Ndzuwani a la densité la plus élevée (517 hab. /km²) par contre, l'île de Mohéli est la moins dense (99 hab. /km²). Selon les données de l'Institut National de la Statistique des Etudes Economiques et Démographiques 66,69% des Comoriens vivaient dans le milieu rural en 2019.

Selon les données de la Banque mondiale, 8,4 % des Comoriens âgés de plus de 10 ans sont au chômage au sens du BIT. Il touche plus les femmes (18,5%) que les hommes (11,9%).

Sur le plan économique, il est clair que la stabilité de l'environnement économique peut impacter sur la croissance économique et le niveau de vie des populations. En s'appuyant sur les données de l'Indice du Développement Humain (IDH) on remarque que ce dernier n'a cessé de croître. Il est passé de 0,457 en 2000 à 0,554 en 2019, soit une hausse de 21,2% en 19 ans.

Par contre, le taux de taux de croissance réels du PIB des Comores a évolué en dents de scie. De 2005 (3 %) jusqu'en 2008 (0,5 %), on note une tendance à la baisse. Cela peut s'expliquer par l'instabilité politique qu'a connue le pays pendant ces années. La résolution de celles-ci a permis de relancer l'activité économique. Cette dernière a atteint 3% en 2017. Il est possible que cette performance ait le fruit d'efforts de l'État comorien dans différents secteurs surtout dans le domaine de l'énergie.

Comme la plupart des pays de l'Afrique, l'économie comorienne est dominée par l'agriculture et la pêche. En effet, le secteur de l'agriculture a contribué à hauteur de 45% dans le PIB de 2017. De plus, il emploie en moyenne 90 % de la population active. En termes d'exportation ce secteur assure aussi presque 90% des recettes d'exportation.

4. Methodologie et données

4.1. Source des données

Les données utilisées dans ce travail proviennent de l'Enquête Harmonisée sur les Conditions de Vie des Ménages (EHCVM) aux Comores en 2020. Cette étude avait pour objectifs de produire des indicateurs pour le suivi de la pauvreté et des conditions de vie des ménages, de

fournir les données pour l'évaluation des politiques publiques, etc. La base de données est composée de 5624 ménages.

Plus de la moitié des chefs de ménages sont de sexe masculin, soit un pourcentage de 61,93%. Selon l'âge, on constate dans cette étude que les adultes sont plus nombreux par rapport aux adolescents et aux personnes âgées avec un pourcentage de 83,07%. Par rapport à la taille du ménage, en moyenne, chaque ménage est composé de 5 personnes. La répartition de l'échantillon selon les caractéristiques socioéconomiques figure dans le tableau ci-dessous.

Tableau 1:Présentation de l'échantillon

		Effectif	Pourcentage
Sexe	F	2141	38,07
	M	3483	61,93
Age	Adolescent	35	0,62
	Adulte	4672	83,07
	Personnes âgées	917	16,31
Milieu	Rural	3696	65,72
	Urbain	1928	34,28
ile	Mwali	300	5,33
	Ndzouani	2376	42,25
	Ngazidja	2948	52,42
Situation professionnelle	Actif occupé	4055	72,1
	Chomeur (BIT+Découragé)	183	3,25
	Inactif	1386	24,64
Taille	Moyenne(Ecart type)	5,24(2,55)	

Source : Auteurs

4.2. Méthodologie d'analyse

Ce travail utilise deux types d'analyse. D'abord la création d'un indice de privation multidimensionnel avec la méthode des ensembles flous. En effet, la théorie des ensembles flous fournit des outils mathématiques susceptibles de modéliser des phénomènes vagues comme la pauvreté (Cérol et Zani ,1990). De plus, en fonction des attributs choisis, elle permet de créer un indice de privation multidimensionnelle de chaque ménage. La liste des attributs retenus dans ce travail est leurs contributions à l'indice qui figure dans le tableau ci-dessous.

Tableau 2: Liste des attributs et leurs contributions

Attributs	Poids (wj)	Contribution absolue	Contribution relative
Dépenses alimentaires équivalentes	0,306	0,045	10,38
Type de toilette	0,258	0,042	9,77
Mode d'éclairage	0,194	0,037	8,51
Possession d'une cuisinière	0,031	0,009	2
Revêtement du toit	0,255	0,042	9,73
Revêtement du sol	0,223	0,039	9,15
Alimentation en eau	0,199	0,037	8,62
Mode de transport	0,021	0,006	1,35
Moyen d'information	0,321	0,045	10,52
Moyen de communication	0,174	0,034	7,99
Moyen de conservation des aliments	0,188	0,036	8,37
Niveau d'éducation du CM	0,15	0,031	7,28
État de santé du CM	1,06	0,027	6,33

Source : Auteur

Cet indice ainsi créé matérialise le score de privation du ménage. Plus le score de privation est important, plus le ménage est touché par la pauvreté multidimensionnelle. Ensuite, sur la base de l'indice de privation multidimensionnelle, nous avons utilisé la régression quantile pour identifier les déterminants de la pauvreté multidimensionnelle. Il faut noter que la régression quantile permet de voir comment les quantiles conditionnels de la variable dépendante varient

lorsque les variables de contrôles passent d'une modalité à une autre. Elle permet d'avoir une image complète des effets des variables explicatives sur l'ensemble de la distribution du score de pauvreté multidimensionnelle. Sachant que la pauvreté est un phénomène dynamique, il est important de voir l'état des variables explicatives sur l'ensemble de la distribution de la variable à expliquer.

4.3. Estimation des paramètres avec la régression quantile

La régression quantile apporte des solutions aux principales critiques de la régression linéaire. Elle est introduite par Koenker et Bassett en 1978 et tient en compte les quantiles conditionnels pour l'estimation des paramètres (Koenker et Hallock, 2001). Il s'agit pour ces modèles d'exprimer la distribution des quantiles conditionnels de la variable dépendante en fonction des variables indépendantes. La régression quantile permet d'observer les effets des variables explicatives sur les différents quantiles de la variable à expliquer. Il faut préciser que cette technique n'est pas influencée par les valeurs aberrantes.

Notons F , la fonction de répartition de la variable aléatoire Y définie par :

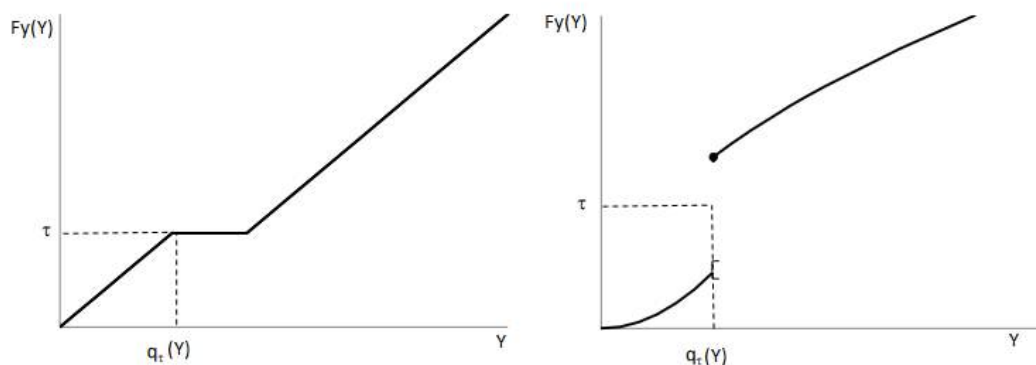
$$F_Y(y) = P(Y \leq y)$$

D'une manière générale, les quantiles conditionnels prennent la forme suivante :

$$q_\tau(Y) = \inf\{y: F_Y(y) \geq \tau\}$$

Graphiquement, les quantiles peuvent être représentés comme suit selon la nature de la variable (continue ou discontinue).

Figure 1: Représentation graphique des quantiles



Source : D'haultfœuille et Givord (2014), « La régression quantile en pratique ».

Dans une régression quantile standard, on suppose que ces quantiles de la distribution conditionnelle ont une forme linéaire (D'haultfœuille et Givord, 2014).

L'estimateur des régressions quantiles est donné par l'équation suivante :

$$\hat{\beta}_\tau = \arg \min_{\beta} \frac{1}{n} * \sum_{i=1}^n \rho_\tau(Y_i - X'_i \beta)$$

Où n représente la taille de l'échantillon, ρ_τ est une fonction test définie par :

$$\rho_\tau(u) = (\tau - 1\{u < 0\})u$$

4.4. La qualité d'ajustement

En régression quantile, la qualité de l'ajustement est estimée par le coefficient suivant :

$$R^1(\tau) = 1 - \frac{\min_{b \in R^p} \rho_\tau(Y_i - X'_i b)}{\min_{b_0 \in R^p} \rho_\tau(Y_i - X'_i b_0)}$$

Comme en régression linéaire, plus l'indicateur est proche de 1, plus l'ajustement est meilleur.

5. Resultat et discussion

Identifier les déterminants de la pauvreté multidimensionnelle d'une population est important dans la mesure où il peut guider les programmes de lutte contre la pauvreté. Dans ce travail il s'agit de voir entre autres les caractéristiques qui expliquent le niveau de vie faible des ménages. Il s'agit principalement de voir si les facteurs comme l'âge du dirigeant, le genre du dirigeant, la taille du ménage, etc. peuvent expliquer son état de pauvreté. En d'autres termes, il s'agit de voir si les ménages résidents dans le milieu rural sont plus touchés par ce fléau que ceux du milieu urbain par exemple dans les différents déciles. Comme précisé dans la méthodologie, en s'appuyant sur la régression quantile, ce travail cherche les variables qui expliquent significativement le score de privations pondérées de l'ensemble des dimensions pour chaque ménage. Les résultats pour les différents quantiles sont présentés dans le tableau ci-dessous.

Tableau 3: Resultat de la régression quantile

Variabes	Modalités	Q90	Q50	Q10
2020				
Ile	<i>Mwali (ref.)</i>			
	Ndzouani	-0,0000152**	-6,45E-06*	-0,0000141***
	Ngazidja	-0,0000612***	-0,0000503***	-0,0000366***
Sexe	<i>Masculin (ref.)</i>			
	Féminin	8,13E-06***	-6,98E-07	-3,37E-06***
Milieu	<i>Rural (ref.)</i>			
	Urbain	-0,0000233***	-0,0000477***	-0,0000293***
Taille		2,44E-07	7,57E-07***	6,48E-07***
Age	<i>Age <20 ans (ref.)</i>			
	Adulte (20-60 ans)	0,000014	2,50E-06	-6,46E-06
	Personnes âgées (>60 ans)	8,94E-06	-1,52E-07	-8,79E-06
Situation professionnelle	<i>Actif (ref.)</i>			
	Chômeur	9,18E-06	0,0000105***	0,0000131***
	Inactif	0,000014***	0,0000109***	6,49E-06***
Constante		0,0001434***	0,0001106***	0,0000717***
R ²		14,50%	23,02%	15,53%
P-value (test de qualité de prédiction)		0,9999	<0,01	0,999

Source : Auteur

Pour rappel, notre variable dépendante est le score de pauvreté. Ainsi, plus le score est élevé pour un ménage, plus le niveau de pauvreté est inquiétant. C'est pour cette raison qu'en fonction des résultats, les estimations obtenues au dernier décile mettent en évidence le niveau élevé de pauvreté multidimensionnelle. Comme nous l'avons annoncé tantôt, nous nous sommes basés sur quelques caractéristiques du chef de ménage afin d'identifier les déterminants de la pauvreté multidimensionnelle aux Comores. Ainsi, par rapport à l'île de résidence, les résultats montrent que les habitants de deux grandes îles (Ngazidja et Ndzouani) sont moins impactés par la pauvreté multidimensionnelle que ceux vivant à Mwali. En effet, un ménage vivant à Mwali et se trouvant dans le 9^e décile verrait son indice baissé respectivement de 0,0000152 ou de 0,0000612 s'il était de Ndzouani ou de Ngazidja. Ces résultats ne concordent pas avec ceux trouvés par Younoussa (2011). Ce dernier en s'appuyant sur la pauvreté monétaire a placé l'île de Ndzouani en première position. Autrement dit, les habitants de cette île sont plus touchés par la pauvreté monétaire comparée aux habitants des autres îles.

Par rapport au genre du chef de ménage, la distribution des coefficients de la variable genre pour l'année 2020 présente trois situations selon la position du ménage dans la distribution des indices de pauvreté multidimensionnelle. D'abord, pour les déciles inférieurs au 3^e, les coefficients sont négatifs. Ensuite, du 4^e au 7^e, les coefficients ne sont pas significatifs et au-delà du 7^e, les coefficients sont significativement positifs. Par conséquent, pour les déciles supérieurs au 7^e, les ménages dirigés par des femmes sont plus impactés par la pauvreté

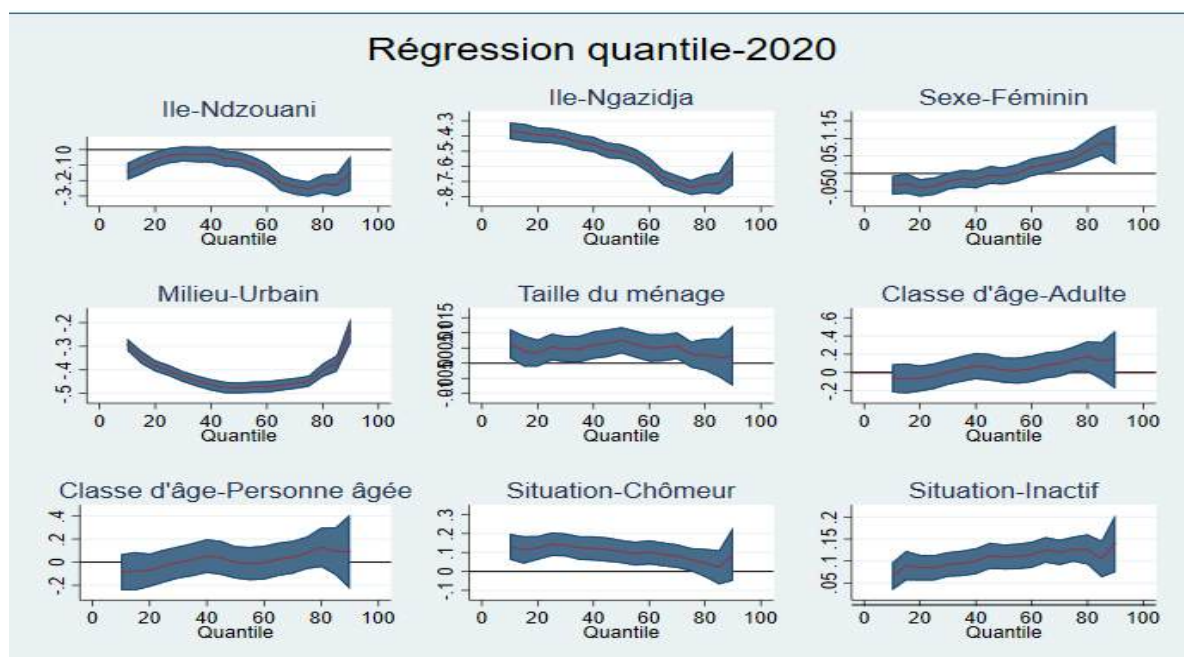
multidimensionnelle que ceux dirigés par les hommes. Des résultats contradictoires ont été retrouvés par Sy (2014) pour le Sénégal. Par contre, Ambapour et Bidounga (2012) ont trouvé des résultats similaires aux nôtres en utilisant les données du Congo.

Par rapport au milieu de résidence, le milieu urbain impacte significativement au seuil de 5 % à l'indice de pauvreté multidimensionnelle sur l'ensemble de la distribution. Il faut remarquer que tous les coefficients sont négatifs. En d'autres termes, les ménages vivant dans le milieu urbain sont moins impactés par la pauvreté multidimensionnelle que ceux vivant dans le milieu rural. Ainsi, l'écart entre le dernier décile de l'indice de pauvreté des ménages du milieu rural et ceux du milieu urbain s'élève à 0,0000233. Des résultats similaires ont été trouvés dans d'autres études comme celle de Waais (2017) à Djibouti et Yambare et Ossouna (2020) au Congo.

Pour ce qui est du statut d'activité, les estimations obtenues montrent le statut « inactif » impacte aussi positivement sur la pauvreté multidimensionnelle sur l'ensemble de la distribution. L'effet est d'autant plus important pour les déciles supérieurs. Par rapport au dernier décile, l'écart de l'indice multidimensionnel des ménages dirigés par des inactifs et ceux dirigés par des actifs est de 0,000014. En d'autres termes, les ménages dirigés par des inactifs sont plus impactés par la pauvreté multidimensionnelle que ceux dirigés par les actifs. Notre conclusion par rapport à cette variable est proche de ceux de Lachaud (1997) en s'appuyant des données du Burkina Faso.

Par rapport à la taille du ménage, on note un impact significatif positif pour les valeurs inférieures au sixième décile de la distribution des indices de pauvreté. Mais, au-delà de cette valeur, l'effet de la taille n'est pas statistiquement significatif au seuil de 5 %. Par ailleurs, les classes d'âge du chef de ménage n'ont aucun impact sur l'indice de pauvreté multidimensionnelle au seuil de 5 %. En d'autres termes, les déciles de l'indice de privation multidimensionnelle des chefs de ménages « jeunes » sont significativement égaux à ceux des chefs adultes et personnes âgées. Les résultats d'estimations figurent dans la figure ci-dessous. Il faut préciser que l'évolution des coefficients estimés est représentée par la ligne rouge. Par contre, l'intervalle de confiance à 95% est représenté par la zone bleue. La significativité des coefficients au seuil de 5% est mise en évidence par la ligne noire.

Figure 2: Résultats de la régression



Source : Auteur

5. Conclusion

L'analyse de la pauvreté est un exercice complexe. Elle est plus complexe de par sa définition, sa mesure, et surtout la détermination des profils des pauvres. Ces dernières années, vu l'ampleur de ce phénomène dans le monde, les questions liées à la pauvreté intéressent de plus en plus les organisations internationales et les gouvernements. La pauvreté est un phénomène à diverses facettes. Elle touche plusieurs dimensions, notamment sociale, politique et surtout économique. Les populations des pays en voie de développement sont plus touchées par d'autres formes de privations que celle monétaire.

Il était question, dans ce travail, d'identifier les déterminants de la pauvreté multidimensionnelle en Union des Comores en 2020. L'analyse multidimensionnelle considère non seulement l'aspect monétaire, mais aussi les dimensions non monétaires. En nous appuyant sur la méthode des ensembles flous, nous avons créé l'indice de privation multidimensionnel de chaque ménage de notre base de données. À l'aide de la régression quantile, nous avons identifié comme facteurs explicatifs de la pauvreté multidimensionnelle aux Comores, l'île de résidence, le genre du chef de ménage, le milieu de résidence et le statut d'activité.

Étant donné l'ampleur de la pauvreté dans le monde en général et aux Comores en particulier, ce travail contribue aux précédentes études réalisées sous l'approche monétaire aux Comores. Sachant que les îles Comores sont un « petit pays » ne disposant pas de ressources naturelles, les programmes de lutte contre la pauvreté nécessitent d'identifier les couches les plus démunies et les besoins de ces populations. Les résultats issus de ce travail fournissent quelques pistes de réflexion en matière de politique économique en Union des Comores.

Au terme de ce travail, nous avons identifié les déterminants de la pauvreté multidimensionnelle en Union des Comores. Ce travail vient apporter un plus sur les précédents travaux dans le domaine dans les pays en développement. Cet article n'a pas pris en compte certains éléments importants dans l'analyse de la pauvreté par manque d'informations. Nous pouvons citer la dimension culturelle qui est importante, surtout en prenant en compte la place de la culture dans la société comorienne. De plus, la distance qui sépare les ménages aux différents ménages aux principaux services de base. La prise en compte de ces aspects peut améliorer les travaux futurs.

Références

- (1) Alkire, S. (2011). Mesurer la pauvreté multidimensionnelle : Les limites. *Revue d'économie du développement*, 19(2), 61-104.
- (2) Alkire, S., et Vaz, A. (2016). Pauvreté multidimensionnelle en Afrique. *OPHI briefing*, (43).
- (3) AMINOU, F. (2014). Déterminants de la pauvreté des enfants au Bénin: une approche multidimensionnelle. Université Cheikh Anta Diop.
- (4) D'haultfoeuille, X., et Givord, P. (2014). La régression quantile en pratique. *Economie et statistique*, 471(1), 85-111.
- (5) Bibi, S., et El Lahga, A. R. (2008). Comparaisons ordinales robustes de la pauvreté multidimensionnelle : Afrique du Sud et Egypte. *Revue d'économie du développement*, 16(1), 5-36.
- (6) BM (2018). « Rapport 2018 sur la pauvreté et la prospérité partagée : compléter le puzzle de la pauvreté » Rapport de la Banque Mondiale
- (7) BM (2024). « Rapport sur la pauvreté, la prospérité et la planète 2024 : Les pistes d'action pour sortir de la polycrise. » Rapport de la Banque Mondiale
- (8) Eboulet, E., et Matei, A. (2013). *Application de la régression quantile et ses tests statistiques sur les données PISA en Suisse romande*. Institut de recherche et de documentation pédagogique (IRDP).

- (9) Fahad, A. (2023). Analyse de la tendance de la pauvreté en Union des Comores entre 2004 et 2020: Une approche multidimensionnelle.
- (10) Fusco, A. (2009). Les mesures monétaires et directes de la pauvreté sont-elles substituables? Investigations sur base de la courbe du ROC1. *Recherches Economiques de Louvain/Louvain Economic Review*, 75(3), 369-396.
- (11) Gabsi C. (2016). *Analyse économique de la pauvreté en Tunisie: Approche monétaire et multidimensionnelle*. Thèse de doctorat en sciences économiques : Université Nice Sophia Antipolis. 258 p.
- (12) Hounbedji, H. S., Ouinsou, C. A., et Allotongnon, G. N. Effet d'endettement public sur la pauvreté en Afrique subsaharienne : Rôle de la qualité institutionnelle. *ACTES DES JSEB* 2023, 12.
- (13) Kerim, S. A. (2016). *Mesure de la pauvreté multidimensionnelle selon l'approche par Counting: application à la Mauritanie* (No. 06-16).
- (14) Koenker, R., et Hallock, K. F. (2001). Quantile regression. *Journal of economic perspectives*, 15(4), 143-156.
- (15) Lachaud, J. P. (1997). Pauvreté, dimension des ménages et genre au Burkina Faso, Bordeaux, document de travail n°17, Université Montesquieu-Bordeaux IV, Centre d'économie du développement.
- (16) Matchinidé, S., Vinaha, N., Apété-Matongo, S., & Zabo, E. (2006). Pauvreté multidimensionnelle des enfants et des ménages : Analyse appliquée à la République Centrafricaine. Rapport de recherche PEP, 26p.
- (17) NDIAYE, B., Mouhamadou, S. E. N. E., & SAMBOU, J. P. B. (2023). Caractéristiques de la pauvreté multidimensionnelle au Sénégal : approche de la théorie des ensembles flous. *Revue Française d'Economie et de Gestion*, 4(9).
- (18) PNUD (2020). Rapport sur le développement humain des Comores
- (19) Sy, I. (2014). La pauvreté au Sénégal : une évaluation multidimensionnelle de la pauvreté et des disparités interrégionales entre 2001 et 2006. Thèse de doctorat en science économiques : Université de Toulon. 235 p.
- (20) Yambare, A. & Ossouna, D. (2020). La pauvreté en République du Congo : évaluation multidimensionnelle et déterminants. *Revue d'économie du développement*, 28, 99-126.
- (21) Thomas, S. (2012). De la pauvreté multidimensionnelle des Femmes en Haïti (Chansolme): analyse et impact d'une stratégie de lutte. Mémoire de Maîtrise, Faculté des sciences de l'agriculture et de l'alimentation/Faculté des études supérieures et postdoctorales, Département d'Économie Agroalimentaire et des Sciences de la Consommation, Université Laval.
- (22) Touhami, Ab., et Faouzia, E. (2010). Approche Multidimensionnelle de la Pauvreté : Présentation Théorique et Application au cas de la Ville de Marrakech. *Economic Research Forum (ERF)*.
- (23) Yambare, A. & Ossouna, D. (2020). La pauvreté en République du Congo : évaluation multidimensionnelle et déterminants. *Revue d'économie du développement*, 28, 99-126.
- (24) Younoussa, I. (2011). Envois de fonds et pauvreté le cas des Comores. Thèse de doctorat en sciences économiques : Université Montesquieu – Bordeaux IV. 365 p.
- (25) Waais, I. O. (2014). La pauvreté à Djibouti : une analyse multidimensionnelle.
- (26) Waais, I. O. (2017). Analyse multidimensionnelle de la pauvreté : le cas de Djibouti. Thèse de doctorat en sciences économiques : Université Bourgogne Franche-Comté. 182 p.