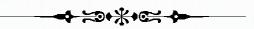






AIX-MARSEILLE UNIVERSITE (AMU)



AIX-MARSEILLE SCHOOL OF ECONOMICS (AMSE)



MASTER 2 ECONOMIE: PARCOURS ECONOMETRICS, BIG DATA, STATISTICS

RAPPORT DE STAGE DE FIN DE FORMATION

CALIBRATION DE MODELES ET VISUALISATION DE DONNEES POUR EXPLORER LES AVENIRS PLAUSIBLES DE LA ZONE DES NIAYES AU SENEGAL

Réalisé par : Crésus KOUNOUDJI





CONTEXTE

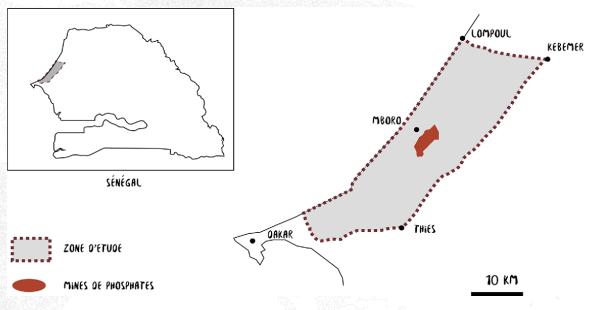


Contexte (1/2)



Au Sénégal, l'agriculture représente 16% du PIB et fournissait en 2006 70% des emplois (AFD, 2021) La zone des Niayes produit 60% des produits horticoles du Sénégal (Fare et al., 2017)





Cette zone, fait face à une urbanisation croissante au détriment des terres agricoles, aux activités minières et agro-industrielles, à la baisse de niveau et à la salinisation des nappes phréatiques (Fare et al. (2017), Camara et al. (2018), et Camara et al. (2019)).

Contexte (2/4)



L'objectif est, à travers les méthodes de prospectives, d'explorer et mesurer les avenirs plausibles de la zone des Niayes.

Puissant outil d'aide à la décision, de planifications stratégiques.

Le projet Niayes 2040 financer par l'AFD et mené par le Cirad, vise à répondre à une question légitime dans ce contexte :

Quel avenir pour la zone des Niayes?



Une première phase du projet, a permis à travers des activités participatives avec les experts locaux, d'identifier des scénarii et des narratifs pour des futures plausibles. Avec des facteurs déterminants pour les bifurcations.



Contexte (3/4)



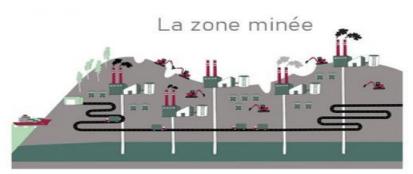
Les ateliers illustrés à l'image ont conduit à, entre autres : 1 publication scientifique, 2 films d'animation des scenarii, 15 restitutions etc.

Contexte (4/4)

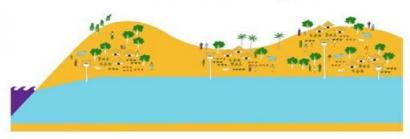


Les Niayes touristiques

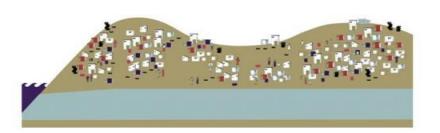




Les écovillages



SOS Niayes



La ville verte autogérée



Facteur

Pression démographique

Infrastructures d'éducation et de formation

Ressource eau

Systèmes de production

Ressource sol

Réglementation de l'usage des sols

Gouvernance



OBJECTIFS ET MISSION



Objectifs et Mission (1/2)

La première phase du projet a été principalement descriptive. Dans cette seconde phase, on cherche à apporter une dimension empirique aux différents avenirs explorés.

C'est dans ce cadre que s'inscrit mon stage. Il s'agira principalement de proposer et/ou d'implémenter des méthodes analyses et autres calculs statistiques.

DONNÉES D'ENTRÉES:

Sorties de modèles de simulations; Données d'observations; [Table de données, Raster, etc.(.csv, .xls,.shp, .tiff,...)] PROGRAMME R:

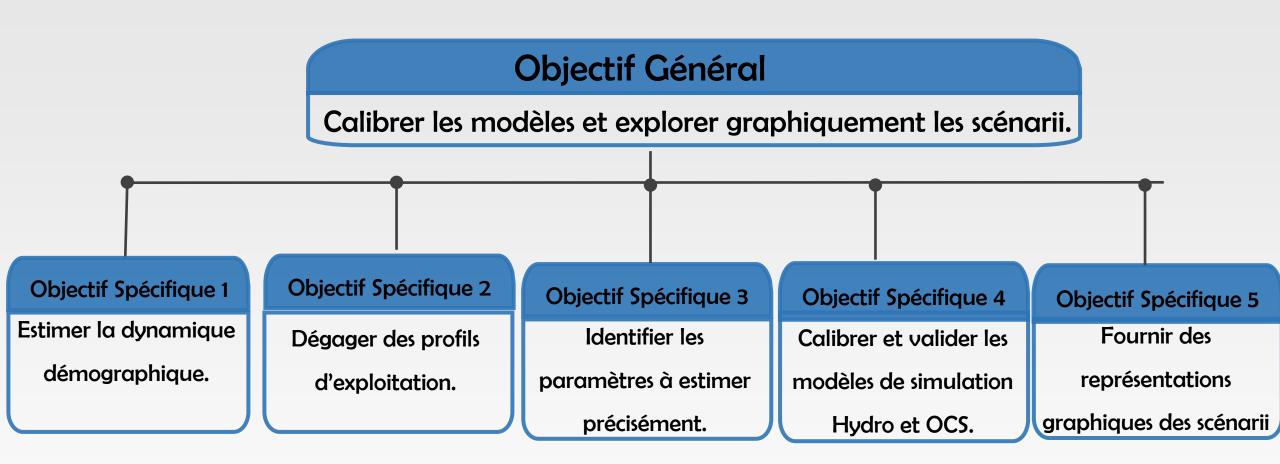
Automatisé pour prendre les différentes entrées et faire les analyses et retourner des sorties utiles. Tableaux / Résultats d'analyses

ET/OU

Graphs divers

korna drede errine

Objectifs et Mission (2/2)





MÉTHODOLOGIE



Méthodologie (1/8)

Analyse descriptive

- Estimer la dynamique démographique
- Dégager des profils d'exploitation

(à des fins de simulations)



Analyse numérique des modèles de simulation

- Analyse de sensibilité
- Calibration du modèle
- Validation du modèle

Processus d'analyse

Résultats d'analyse



Modèle Calibré



Visualisation

Méthodologie (2/8)

Sources des données

your doy doy	
Données	Sources
Les données socio-démographiques de l'exploitation, les données sur les assolements, les itinéraires techniques, les investissements et les ventes.	·
Les données de Recensement Général de la Population et de l'Habitat, de l'Agriculture et de l'Elevage (RGPHAE) de 2013.	
Série de valeurs piézométrique issues de stations géolocalisées, mensuelles ou annuelles entre 2006 et 2020.	
Raster d'occupation du sol simulé pour les années 2006, 2014 et 2018. Série de valeurs piézométriques simulées avec un pas de temps décadaire.	Données de simulation fournies par l'équipe de modélisation du Cirad.

Méthodologie (3/8)

Analyse descriptive

La dynamique démographique

Hypothèse de croissance exponentielle

$$P_{t_n} = P_{t_0} \times e^{(r \times d)}$$

Hypothèse de croissance géométrique

$$P_{t_n} = P_{t_0} \times (1+r)^d$$

- \Box r = taux de croissance annuel moyen

La typologie des exploitations



Journal of Statistical Software

MMMMMM YYYY, Volume VV, Issue II.

http://www.jstatsoft.org/

ClustOfVar: An R Package for the Clustering of Variables

> Marie Chavent University of Bordeaux

Vanessa Kuentz CEMAGREF Bordeaux

Benoît Liquet University of Bordeaux Jérôme Saracco University of Bordeaux



Journal de la Société Française de Statistique

Une approche par classification de variables pour la typologie d'observations : le cas d'une

enquête agriculture et environnement

Title: A variable clustering approach for the typology of units: a survey on farming and environment

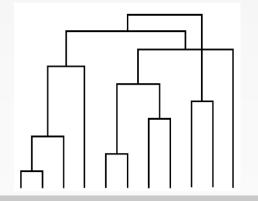
Vanessa Kuentz-Simonet¹, Sandrine Lyser¹, Jacqueline Candau¹, Philippe Deuffic¹ Marie Chavent² et Jérôme Saracco²

Méthodologie (4/8)

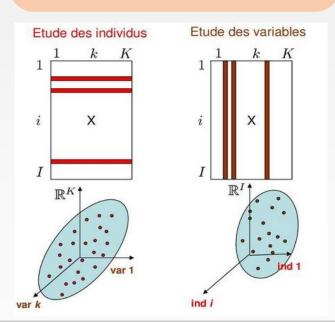
Typologie des exploitations : Approche ClustOfVar

cluster de variables

Clustering des variables (CHA)

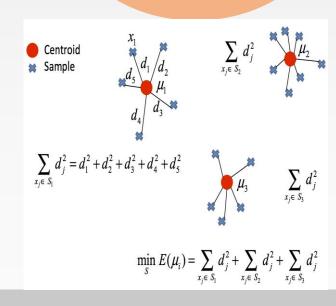


Construction de variables synthétique (PCAMix / AFDM)



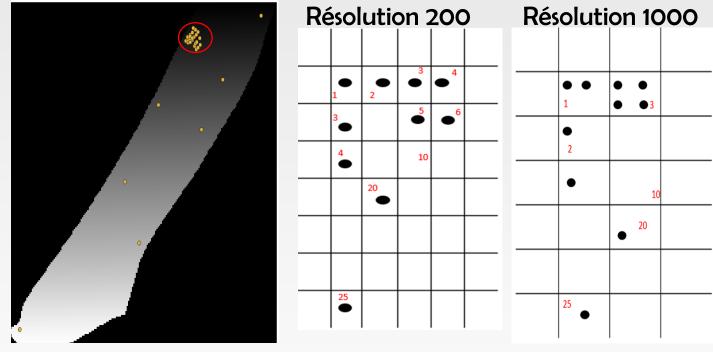
variables synthétiques

Clustering des individus (KMEANS)



Méthodologie (5/8)

Choix de l'indicateur



Illustrations de la disposition des stations sur la zone d'étude

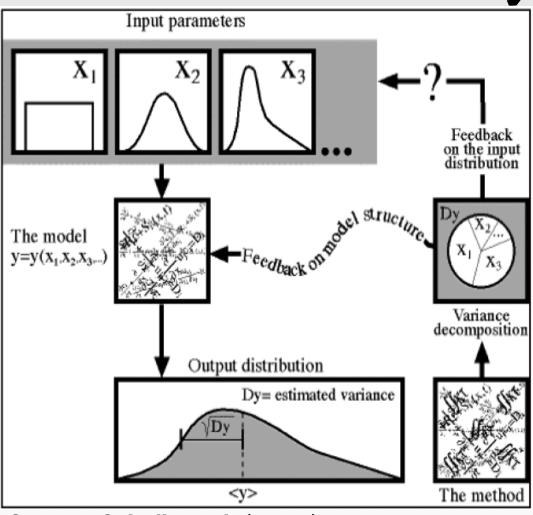
$$RMSE = \sqrt{\frac{1}{N} \sum_{k=1}^{N} (y_k - \widehat{y}_k)^2}$$

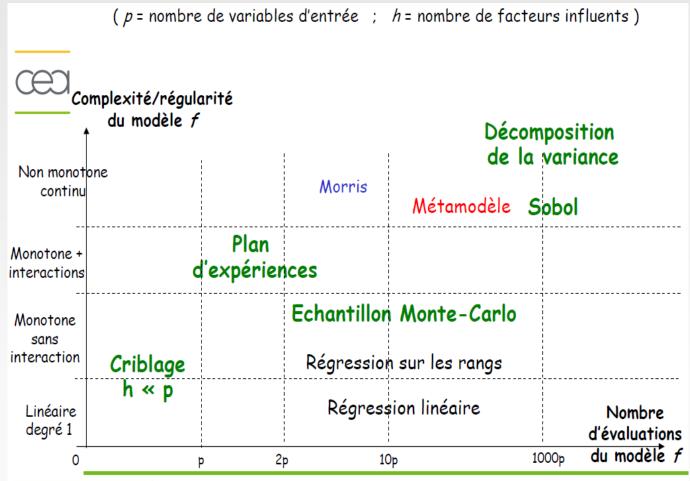
$$RMSE_{Niayes} = \frac{\sum_{i=1}^{n_1} RMSE_i + (\frac{1}{n_2} \sum_{j=1}^{n_2} RMSE_j)}{(n_1 + 1)}$$

- \Box $j = 1, ..., n_2$ les stations de la zone minière DGPZ
- \Box $i = 1,...,n_1$ les autres stations de la zone d'étude
- \square RMSE_{Niaves} de la zone d'étude.

Méthodologie (6/8)

Analyse de sensibilité





Source : Saltelli et al. (2000)

Sources: looss (2009)

Méthodologie (7/8)

Méthode de MORISS

$$F(\theta_0 = x_{1_0}, x_{2_0} ... x_{i_0}, ..., x_{n_0}) = RMSE_0$$

lacktriangle Choix aléatoire d'un paramètre i à choquer avec $\pm \delta$

$$F(\theta_1 = x_{1_0}, x_{2_0} ... x_{i_1}, ..., x_{n_0}) = RMSE_1$$

$$x_{i_1} = x_{i_0} \pm \delta_i$$

Calcul du premier effet élémentaire du paramètre i

$$EE_{1_{xi}} = \frac{(RMSE_1 - RMSE_0)}{\pm \delta_i}$$

	σ Faible	σ Élevé
		Facteur influent, effet non monotone et/ou
μ^* Faible	Facteur négligeable	interactions
		Facteur influent, effet non linéaire et/ou
μ^* Élévé	Facteur influent, effet linéaire	interactions

Discrétisation des valeurs des paramètres

$$I = [a, b]$$

$$q_i = [a, a + \delta, a + 2\delta, a + 3\delta, b]$$

$$\delta = \frac{b - a}{b - 1}$$

- q_i = les valeurs d'entrée du paramètre X_i
- δ = le choc élémentaire (l'écart entre les valeurs du paramètre)
- I = l'intervalle de valeurs du paramètre X_i
- $heta_j$ = combinaisons des j-ème valeurs des paramètres d'entrée x_i dans l'ensemble de valeur q_i
- $RMSE_j$ = RMSE calculé pour θ_j comme paramètres d'entrée du model
- $\mathit{EE}_{j_{xi}}$ = RMSE calculé pour θ_j comme paramètres d'entrée du model

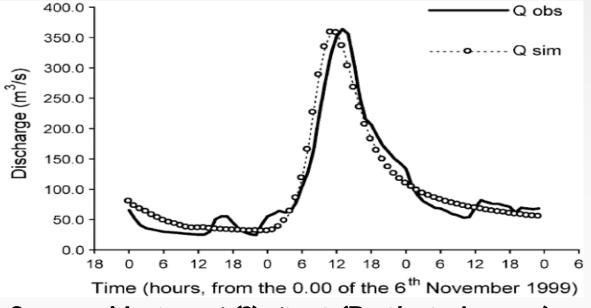
Méthodologie (8/8)

Calibration et validation de modèles

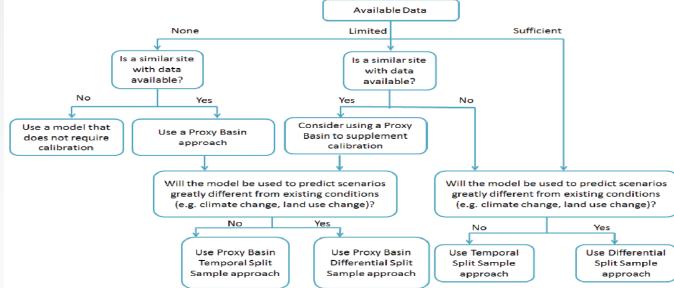
 $\theta_{optimal} = Argmin(||(Sim - Obs)||)$

 θ = Les paramètres du modèle Sim = les sorties de simulations du modèle Obs = les valeurs de mesures observées





Sources: Montanari (?) citant (Brath et al., 2004)



Sources: Daggupati et al. (2015)



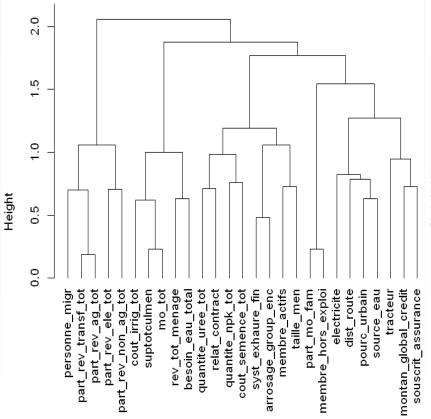
RÉSULTATS



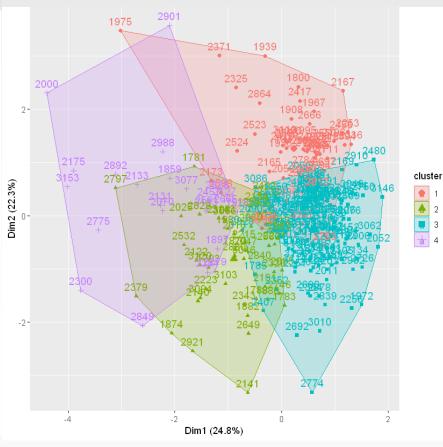
Résultats (1/4)

Analyse descriptive

- Taux de croissance estimé de 0.0267
- ☐ Projections fournies à l'équipe de modélisation



Clustering des variables



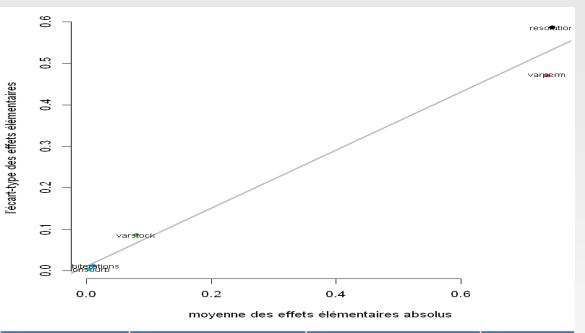
Clustering des exploitations

PARANGONS	CLUSTER	DISTANCE AU CENTROÏDE
3093	1	0.5
2115	1	0.7
2265	1	1
2818	1	1
2880	2	0.4
3046	2	0.8
2047	2	1.2
2840	2	1.2
1840	3	0.8
1858	3	0.9
2465	3	0.9
2831	3	1
1859	4	1.6
2070	4	1.6
3077	4	1.8
2123	4	2.0

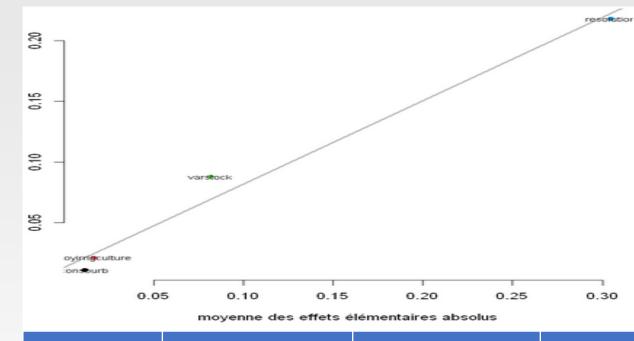
Individus parangons des classes

Résultats (2/4)

Analyse de sensibilité



	Moyenne des effets élémentaires absolus	Ecart type des effets élémentaires	Rang de Morris
resolution	0.747	0.587	1
varperm	0.738	0.471	2
varstock	0.080	0.087	3
nbiterations	0.010	0.012	5
Consourb	0.005	0.004	6

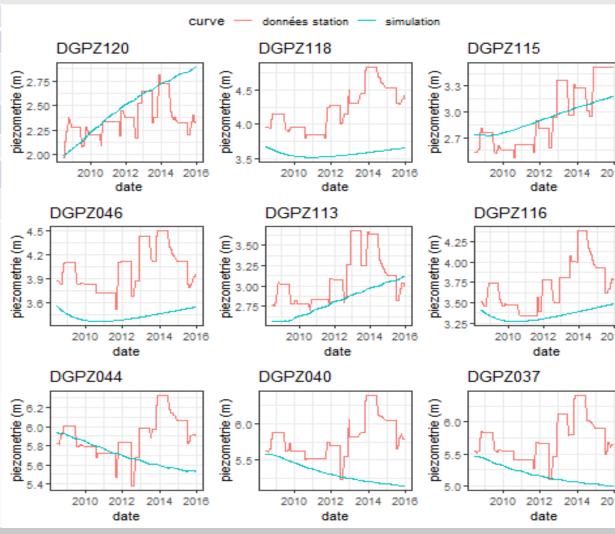


	Moyenne des effets élémentaires absolus	Ecart type des effets élémentaires	Rang de Morris
resolution	0.305	0.0218	1
varstock	0.083	0.088	2
moyirrigculture	0.017	0.021	3
Consourb	0.012	0.011	4

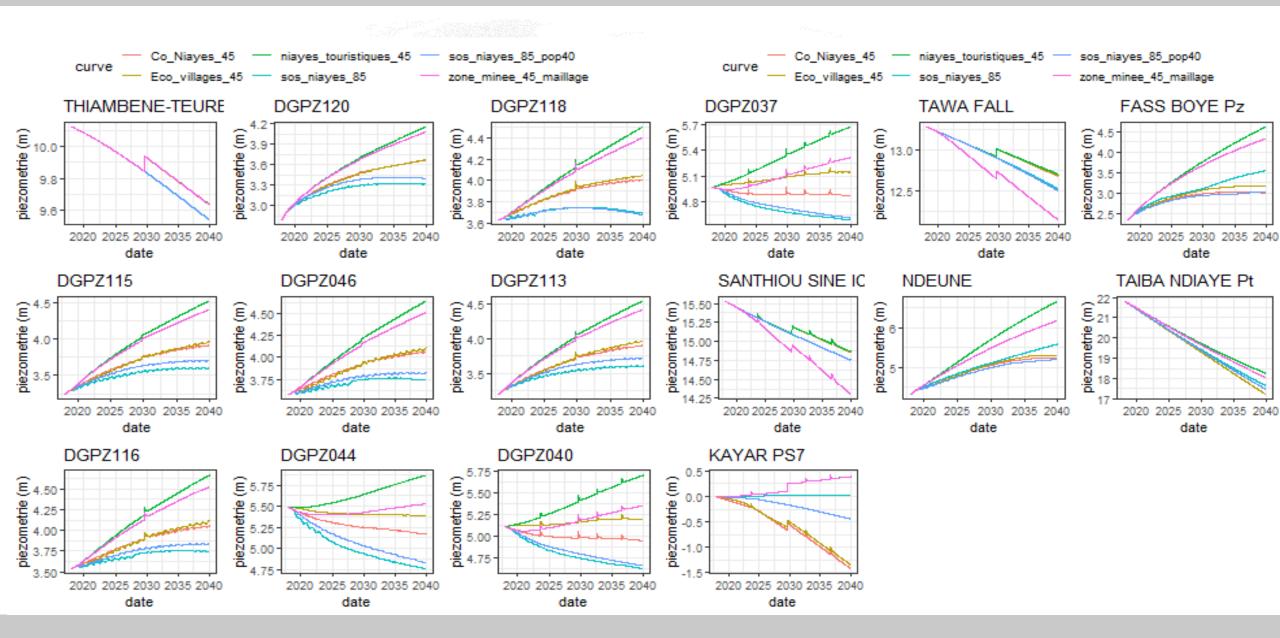
Résultats (3/4)

Calibration et validation de modèles

	Calibration Hydo: 2008-2012				
	Paramètres			Indicateur	
Meilleure simulation	consourb	moyirrigculture	varstock	resolution	rmse_agg_dgpz
Simulation 4	0.03 40.0 0.0 300.0 0,24 Vérification Hydro :2013-2016				
	consourb	moyirrigculture	varstock	resolution	rmse_agg_dgpz
	0.03	40.0	0.0	300.0	0,39



Résultats (4/4)





CONCLUSION



Conclusion

De cette présentation, il faut retenir essentiellement que le travail fourni tout au long du stage et présenté dans mon rapport, a appuyé l'équipe de recherche du projet Niayes 2040 dans la simulation des différents scénarios pour le futur des Niayes. Pour y arriver, j'ai:
☐ Identifié quatre (O4) profils d'exploitation dans la zone, dont les caractéristiques de classe des individus parangons, ont servi à l'équipe de recherche à reproduire les caractéristiques des exploitations agricoles dans leur modèle,
☐ Estimé les taux de croissance démographique de la zone. Ces taux ont été utilisés comme paramètre d'entrée du modèle Niayes2040 pour simuler la dynamique d'occupation du sol.
□ Proposé et calculé plusieurs indicateurs de calibration, sur lesquels nous nous sommes basés pour réaliser des tests de sensibilités. Ces tests nous ont permis d'identifier les paramètres à calibrer de manière fine.
□ Calibré les modèles sur une partie des données puis validé sur une autre.
☐ Enfin à partir des calibration produit des graphiques pour permettre de visualiser les sorties du modèle

Merci pour votre aimable attention

Sources d'images non citées dans le texte:

☐ Camara, C. et al. (2018). « Rapport des ateliers de co-construction de scénarios prospectifs pour la zone sud des Niayes ». ☐ Husson, F. (2019) « Analyse en composantes principales (ACP) ». ☐ Jahel C. et al. (2019). « Rapport intermédiaire Niayes 2040 ». ☐ Afrik (2020) « Les secteurs économiques les plus porteurs pour entreprendre en Afrique ». https://www.afrik.com/les-secteurs-economiques-les-plus-porteurs-pour-entreprendre-enafrique ☐ Bakka (2017) « Le Sénégal a exporté plus de 100.000 tonnes de produits horticoles sur le marché international ». https://actuprime.com/senegal-exporte-produits-horticoles/ ☐ Faye, E. (2019) « ». https://ur-hortsys.cirad.fr/en/videos/projet-niayes-2040 ☐ Paquet, P. (?) « Quel choix méthodologique privilégier pour le mémoire de fin d'études en école de commerce ». https://www.expertmemoire.com/quel-choix-methodologiqueprivilegier-pour-le-memoire-de-fin-detudes-en-ecole-de-commerce/