Introduction Le modèle gravitaire simple Introduction aux modèles spatiaux Une bonne spécification pour une bonne estimation Implémentation

### Analyse économétrique des migrations résidentielles

Gaël Guymarc

Séminaire de méthodologie statistique

20 janvier 2015



#### Introduction

- Stage d'application (ENSAE 2è année), été 2014
- Application de méthodes économétriques innovantes (LeSage & Pace 2014, Thomas-Agnan 2015) sur une base de données interne à l'INSEE non encore exploitée par ce champ de l'économétrie (flux migratoires tirés du RSL)
- Analyse critique des méthodes spatiales et de leur implémentation



### Analogie avec la physique

Par analogie avec la physique (interaction gravitationnelle), modélisation des flux migratoires selon la population des deux points d'intérêt et la distance qui les sépare : modèle gravitaire

$$\phi_{ij} = k \frac{P_i^{\alpha} P_j^{\beta}}{D_{ij} \gamma}$$

#### Enrichissement et linéarisation

Modèle enrichi :

$$\phi_{ij} = k \frac{\prod_{q=1}^{Q} O_{iq}^{\alpha q} \prod_{p=1}^{P} D_{jp}^{\beta p}}{D_{ij}^{\gamma}}$$

avec  $\{O_{iq}\}_{q\in\{1,Q\}}$  et  $\{D_{jp}\}_{p\in\{1,P\}}$  ensembles de variables caractérisant respectivement l'origine i et la destination j du flux (population, taux de chômage, pourcentage de jeunes...)

Linéarisation par passage au logarithme :

$$log(\phi_{ij}) = log(k) + \sum_{q=1}^{Q} \alpha_q log(O_{iq}) + \sum_{p=1}^{P} \beta_p log(D_{jp}) - \gamma log(D_{ij}) + \epsilon_{ij}$$



### Origine, destination, ou origine-destination

• **Origine**: destination fixée. Flux des cantons métropolitains i vers une agglomération fixe  $j_0$  (une observation = un canton)

$$\varphi_{ij_0} = c + X_i \beta_o + \epsilon_i$$

• **Destination**: origine fixée. Flux d'une agglomération fixe  $i_0$  vers les cantons métropolitains j (une observation = un canton)

$$\varphi_{i_0j} = c + X_j \beta_d + \epsilon_j$$

Origine-destination : ni origine, ni destination fixée.
 Flux inter-agglomérations (les 50 plus grandes) (une observation = un couple d'agglomérations)

$$\varphi_{ij} = c + X_i \beta_o + X_j \beta_d + \epsilon_{ij}$$

#### Variables et sources

#### Selon l'approche choisie :

- $\varphi=$  flux migratoires agrégés, selon le cas, par canton (approche origine ou destination) ou par agglomération (approche origine-destination). Source : **RSL**
- X = distance, population, taux de chômage, taux de jeunes, taux de seniors, revenu fiscal de référence, indicatrice de chef-lieu d'arrondissement, de département ou de région. Sources : référentiels géographiques, recensement et EDL.

#### Insuffisance

Mais modèle gravitaire insuffisant en présence de données présentant une structure spatiale. Conséquences possibles :

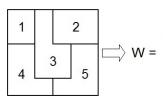
- Estimation biaisée des coefficients (erreur de spécification du modèle)
- Estimation biaisée de la précision (termes d'erreur spatialement corrélés)
- ⇒Nécessité d'intégrer au modèle gravitaire de base une structure spatiale (LeSage & Pace, 2008, 2014)

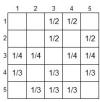


### Notion de voisinage

- La matrice de voisinage est une notion centrale en économétrie spatiale
- Associée au maillage territorial des unités statistiques
- Permet une description du voisinage d'un individu par l'expérimentateur

### Exemple





				1/2	1/2		
				1/2		1/2	
Wy	=	1/4	1/4		1/4	1/4	
		1/3		1/3		1/3	
			1/3	1/3	1/3		
							1

	1/2 (y <sub>3</sub> + y <sub>4</sub> )			
	1/2 (y <sub>3</sub> + y <sub>5</sub> )			
=	1/4 (y <sub>1</sub> + y <sub>2</sub> + y <sub>4</sub> + y <sub>5</sub> )			
	1/3 (y <sub>1</sub> + y <sub>3</sub> + y <sub>5</sub> )			
	1/3 (y <sub>2</sub> + y <sub>3</sub> + y <sub>4</sub> )			

**Y**<sub>1</sub> **y**<sub>2</sub> **y**<sub>3</sub> **y**<sub>4</sub>  $y_5$ 

## Statistique de Moran

 Pour une définition donnée du voisinage (i.e. une matrice de voisinage fixée), la statistique de Moran permet de tester la structure spatiale des données :

$$I = \frac{\frac{\sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} w_{ij}(y_i - \bar{y})(y_j - \bar{y})}{\sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} w_{ij}}}{\frac{\sum_{i=1}^{n} (y_i - \bar{y})^2}{n}}$$

 Sous H<sub>0</sub> = indépendance des observations, / suit une loi normale (conduite de tests d'indépendance)

### Statistique de Moran

TABLE: Test de l'autocorrélation sur les résidus du modèle gravitaire estimé par les MCO (approche univariée origine et destination) :

Sens des flux	Agglomération	Statistique	Espérance (sous H <sub>0</sub> )	Variance (sous H <sub>0</sub> )	p-value
Entrants	Paris	0,37	-1,27.10 <sup>-3</sup>	1,04.10-4	0,00
	Toulouse	0,27	$-1.23.10^{-3}$	$9,88.10^{-5}$	0,00
	Grenoble	0,22	-1.26.10 <sup>-3</sup>	$9,88.10^{-5}$	0,00
	Strasbourg	0,27	-1.25.10 <sup>-3</sup>	$9,87.10^{-5}$	0,00
	Tours	0,26	-1.25.10 <sup>-3</sup>	$9,88.10^{-5}$	0,00
	Rennes	0,32	-1.25.10 <sup>-3</sup>	9,87.10 <sup>-5</sup>	0,00
Sortants	Paris	0.,56	-1,27.10 <sup>-3</sup>	1,04.10-4	0,00
	Toulouse	0,26	$-1.23.10^{-3}$	$9,88.10^{-5}$	0,00
	Grenoble	0,29	-1.26.10 <sup>-3</sup>	$9,89.10^{-5}$	0,00
	Strasbourg	0,31	$-1.25.10^{-3}$	$9,87.10^{-5}$	0,00
	Tours	0,31	$-1.25.10^{-3}$	$9,88.10^{-5}$	0,00
	Rennes	0,37	-1.25.10 <sup>-3</sup>	$9,87.10^{-5}$	0,00



#### Modèle de Manski

 Introduction du terme d'interaction spatiale W dans le modèle de base :

$$\begin{cases} y = \rho W_1 y + X\beta + W_2 X\theta + u \\ u = \lambda W_3 u + \epsilon \end{cases}$$

SAR	SEM	Durbin	
$\theta = \lambda = 0$	$\rho = \theta = 0$	$\lambda = 0$	
$y = \rho Wy + X\beta + \epsilon$	$\begin{cases} y = X\beta + u \\ u = \lambda Wu + \epsilon \end{cases}$	$\mathbf{y} = \rho W_1 \mathbf{y} + \mathbf{X} \boldsymbol{\beta} + W_2 \mathbf{X} \boldsymbol{\theta} + \boldsymbol{\epsilon}$	

### Identifiabilité Vs. spécification

- Modèle de Manski non identifiable : prise d'hypothèse préalable à la phase d'estimation
- Mais qualité des estimations sensible à la spécification (biais, mesure de précision erronée)
- Outils d'aide à la decision pour le choix de la bonne spécification

#### Cadre d'estimation

- Voisinage défini au sens des 5 plus proches voisins
- Trois types d'approche conservés :
  - Origine
  - Destination
  - Origine-destination
- Implémentation des modèles spatiaux SAR et SEM

#### Résultats

			Modèle		
			SAR	SEM	Gravitaire
$\rho(SAR)/\lambda(SEM)$		0,38***	0,81***	-	
	Constante		-19, 12***	-21,87***	-18,70***
Distance		-0,94***	-1, 10***	-1, 23***	
Population origine		0,77***	0,89***	0,91***	
	destination		0,80***	0,89***	0, 97***
Chef-lieu	arrondissement	origine	0,03	0,07	0,08
		destination	0, 30***	0, 23	0, 47***
	département	origine	0, 18***	0, 35*	0,38***
		destination	0,42***	0,43**	0, 75***
	région	origine	0, 27**	0,42**	0, 47***
		destination	0,69***	0,68***	1,07***
Chômage	origine		0, 31**	0, 42*	0,60***
	destination		-0,56***	0,07	-0,76***
Jeunes	origine		0,02	-0, 16	-0, 51 <sup>*</sup>
	destination		0, 11	-0,40	-0, 23
Seniors	origine		0, 21	0,01	-0,08
	destination		1, 25***	0, 62*	1,53***
RFR	origine		0,75***	1, 18***	1, 14***
	destinat	tion	-0,31	0,87**	-0,51**
*	* * :significativité à	à 1% ; ★★ :signi	ficativité à 5% ; 🛪	:significativité à	10%

### Quelques difficultés

- Charge calculatoire accrue
- Divergences ponctuelles entre les modèles (signe, significativité statistique)
- Particularités d'emploi du modèle SAR (comparabilité, interprétation des résultats)

#### Pour résumer

- Méthodes spatiales justifiées par la structure spatiale (testable) de données
- Deux sources de variabilité dans les estimations :
  - Définition ex ante du voisinage
  - Choix d'une spécification
- Charge calculatoire accrue
- Particularité d'emploi du modèle SAR
- Méthode alternative : théorie des graphes



Introduction

Le modèle gravitaire simple

Introduction aux modèles spatiaux

Une bonne spécification pour une bonne estimation

Implementation

Conclusion

# Merci pour votre attention