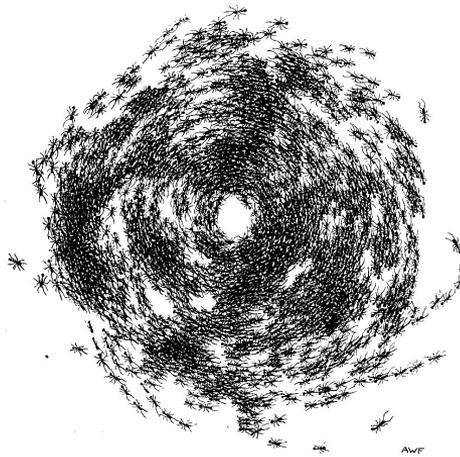


Modélisation de comportements collectifs

Alexis Raulin-Foissac
mail: alexis.raulin-foissac@univ-lyon1.fr



Objectifs du cours

- (première) Expérience d'**application concrète** de méthodes informatiques
- Comprendre la **démarche** de modélisation
- Implémenter efficacement un modèle
- **Observer, analyser, et communiquer** des résultats
- Proposer des améliorations à la modélisation

Outils et méthodes utilisés:

- python: matplotlib, numpy, ...
- dynamique à N corps: listes de voisin/grille

Organisation du cours

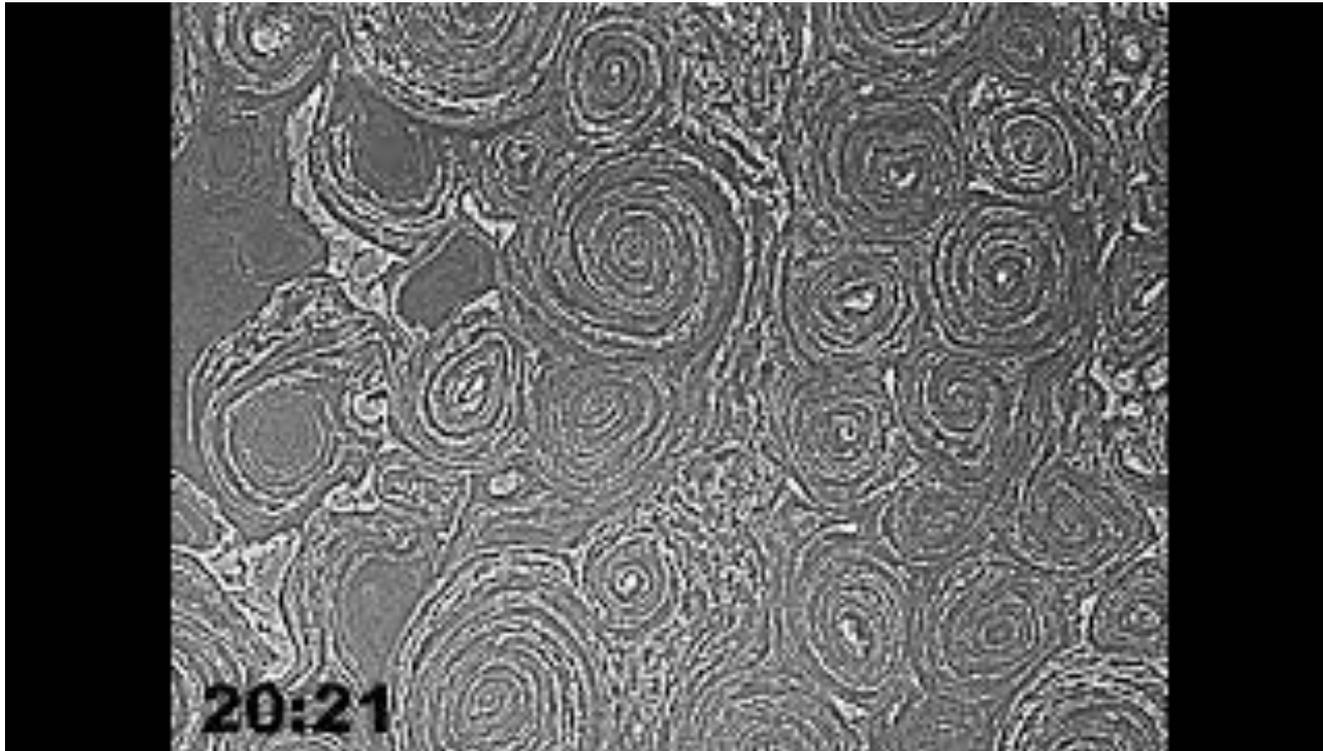
Alternance entre cours et applications sur ordinateur

Notation: investissement/sérieux au fil des séances

Plan:

- I. Introduction et exemples de comportements collectifs
- II. Modélisation d'agents
- III. Implémentation
- IV. Optimisation du code
- V. Exploitation du modèle
- VI. Extensions potentielles

Mouvements collectifs à travers les échelles



Cellules qui s'organisent pour remplir l'espace efficacement

Mouvements collectifs à travers les échelles



“Spirale de la mort” de fourmis suivant chacune leur voisin de devant

Mouvements collectifs à travers les échelles



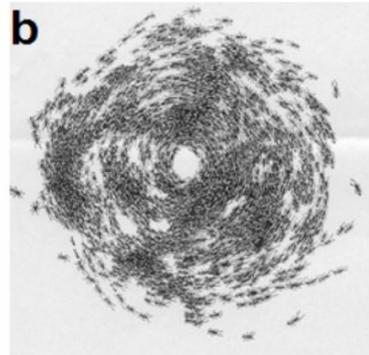
Banc de poissons et d'oiseau

Mouvements collectifs à travers les échelles



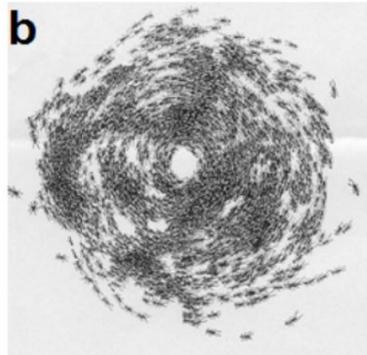
Ondes se propageant dans la foule (Concert d'Oasis, Manchester 2005)

Mouvements collectifs à travers les échelles



Existe-il des **règles générales** qui régissent ces comportements ?
Peut-on les **modéliser** efficacement ?

Mouvements collectifs à travers les échelles



Objectif du cours: **Modéliser** et **reproduire** numériquement ces mouvements collectifs

Modélisation de ces assemblées

Ingrédients pour réaliser une bonne modélisation:



Modélisation de ces assemblées

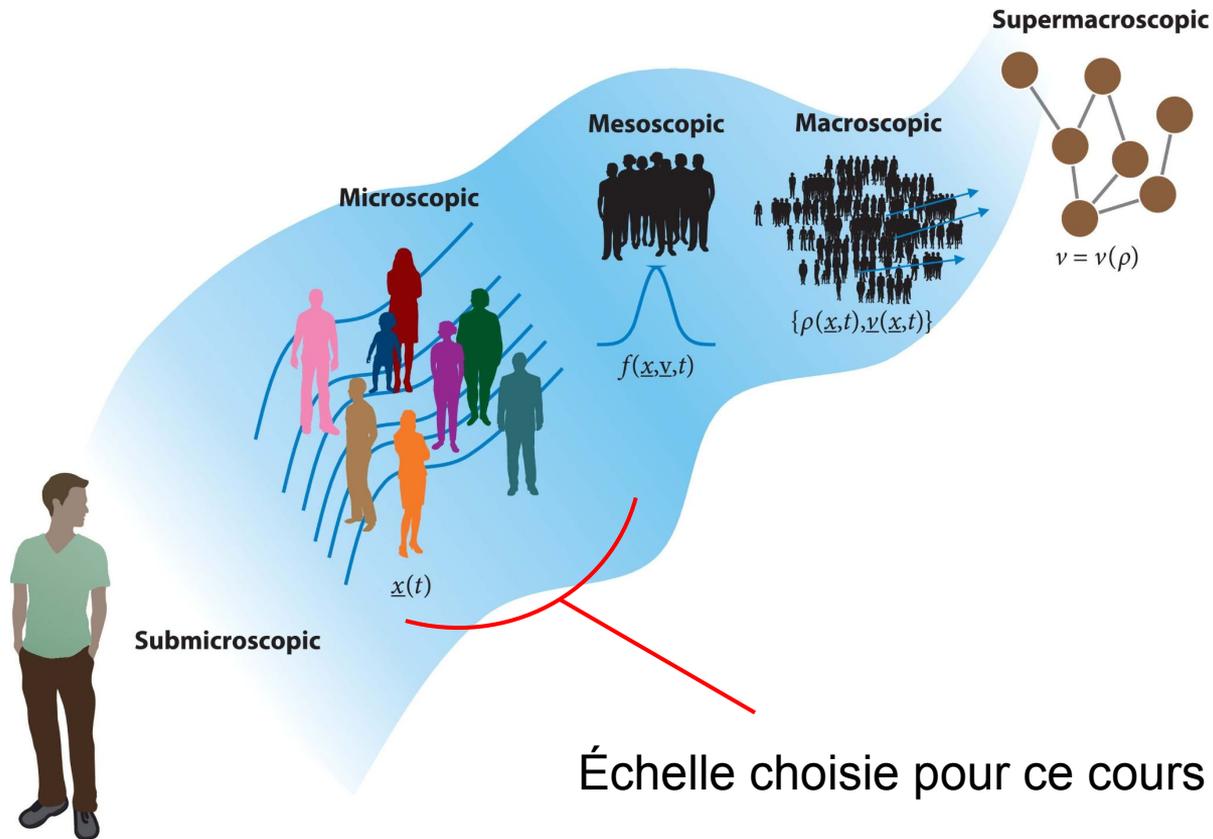
Ingrédients pour réaliser une bonne modélisation:

- **Variables** simples mais exhaustives décrivant les entités (tailles, positions...)
- **Description** de l'environnement (obstacles, conditions aux bords...)
- Ensemble de **règles** simples modélisant:
 - l'évolution des entités
 - interaction inter-particules
 - interactions avec l'environnement

Variables descriptives

Différentes échelles

→ différentes **variables** pour décrire le système

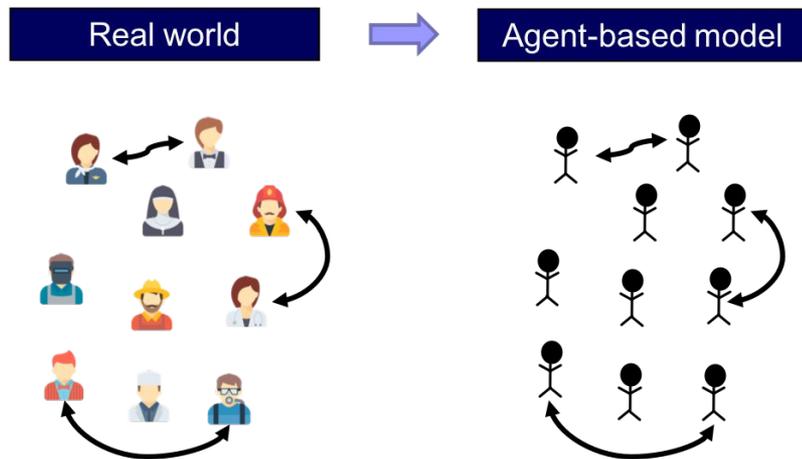


Échelle choisie pour ce cours

À l'échelle micro

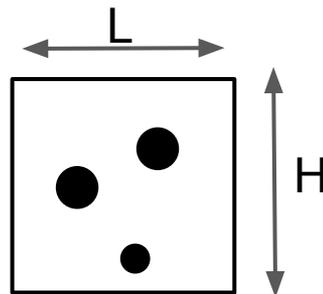
Représentation du système:

- **Coordonnées** : $(x_i(t), \theta_i(t))$
- **Vitesses** : $v_i(t)$
- **Taille** des entités (ou forme) : R_i

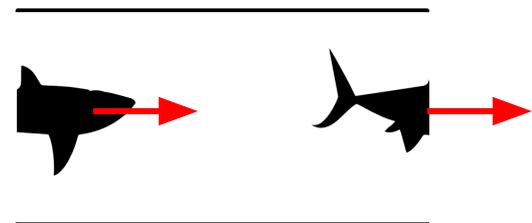


Et de l'environnement:

- Taille et forme
- Obstacles
- Conditions aux bords



Boîte fermée avec obstacles



Couloir infini avec conditions périodiques

Conditions périodiques pour modéliser un espace infini

Duplique la boîte simulée

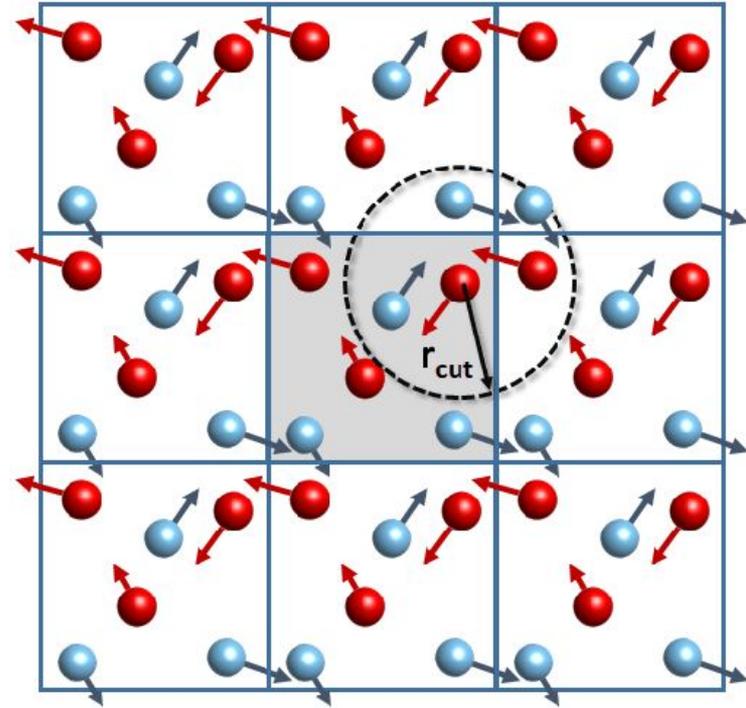
→ comment calculer les distances inter particules ?

Dans un carré de côté L :

$$\Delta x_{\text{périodique}} = \Delta x - L \times \text{round}\left(\frac{\Delta x}{L}\right)$$

→ $\Delta x_{\text{périodique}} \in [-L/2, L/2]$ est la plus courte distance

Enfinement
$$d = \sqrt{\Delta x_{\text{périodique}}^2 + \Delta y_{\text{périodique}}^2}$$



Application: Coder `distance_périodique(L, point1, point2)` en python avec `numpy`

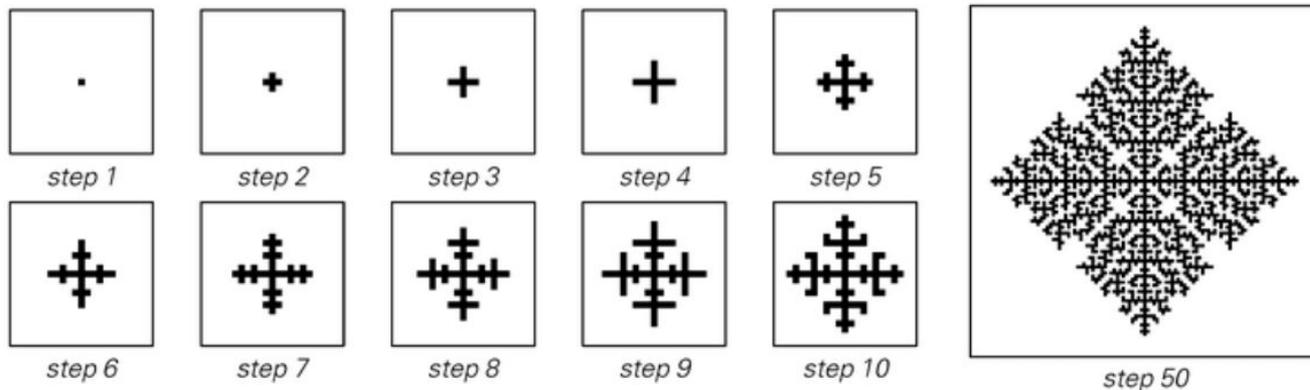
Évolution du système

Ensemble de règle pour passer de $(r_i(t), \theta_i(t), v_i(t))$ à $(r_i(t + dt), \theta_i(t + dt), v_i(t + dt))$

pas de temps

Exemples:

Règles discrètes



Automates cellulaires (exemple: jeu de la vie)

Évolution du système

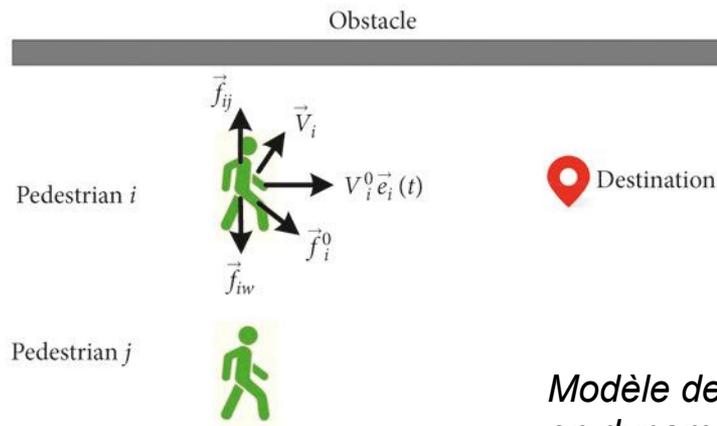
Ensemble de règle pour passer de $(r_i(t), \theta_i(t), v_i(t))$ à $(r_i(t + dt), \theta_i(t + dt), v_i(t + dt))$

pas de temps

Exemples:

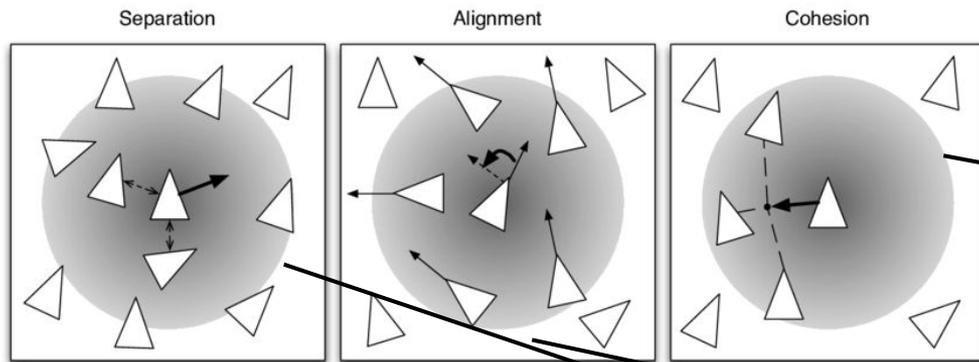
Règles continues avec équations différentielles

$$\left\{ \begin{array}{l} m \frac{d\vec{v}}{dt} = \sum \vec{F} \\ \frac{d\vec{r}}{dt} = \vec{v} \end{array} \right.$$

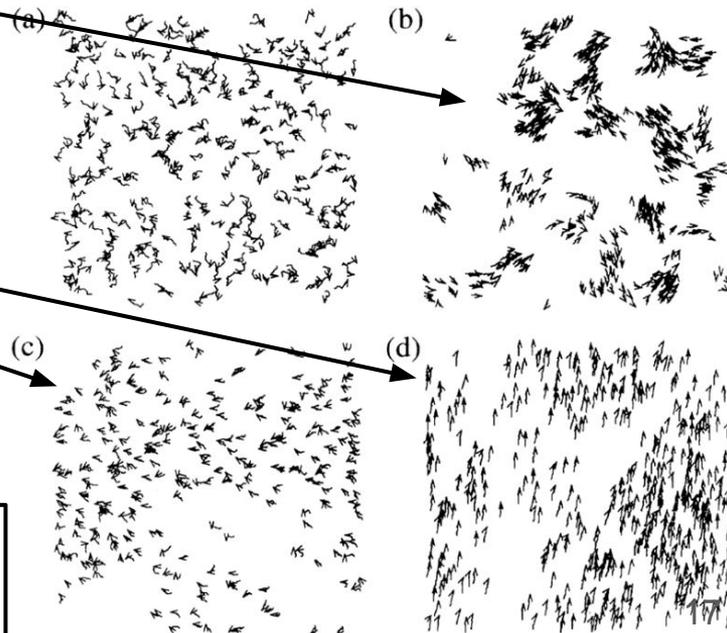


Évolution du système

Approche à la physicienne: quelques **interactions simples** avec **peu de paramètres**



Exemple de règles simples dans le modèle de Reynolds (Bouraqadi, N., & Doniec, A. (2022, July 05). *Flocking-Ba Multi-Robot Exploration.*)



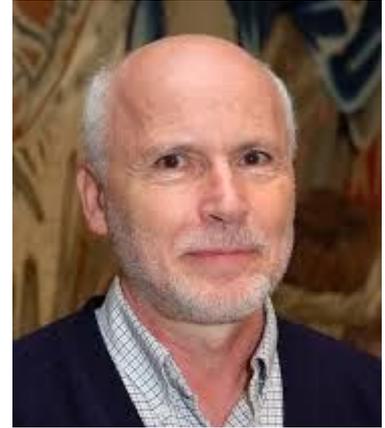
L'intensité des différents termes dicte la dynamique:

Jhavar, J., Morris, R. G., & Guttal, V. (2018). *Deriving mesoscopic models of collective behaviour for finite populations.*

Des interactions locales simples suffisent souvent pour décrire les transitions vers des **comportements collectifs**

Modèle de Vicsek

“Novel Type of Phase Transition in a System of Self-Driven Particles”, Vicsek (1995):



Règles : Particules se déplaçant à vitesses constantes et qui ajustent leurs direction suivant la direction moyenne de leur voisin. Un bruit aléatoire est ajouté pour perturber l’alignement et simuler les incertitudes des agents.

Observation de divers comportements suivant les paramètres:

- alignements complets
- structures de groupes (~ bancs de poisson)
- mouvement désordonné

Modèle de Vicsek

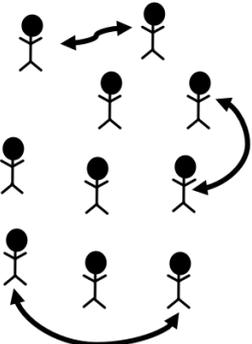
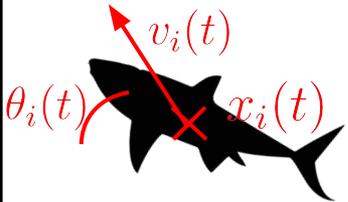
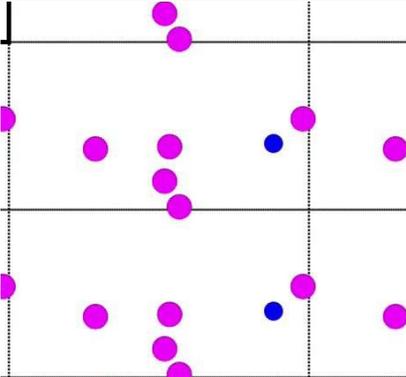
Particules ponctuelles se déplaçant à vitesse v_0 dont la direction θ est la moyenne de celle du voisinage plus un bruit: $\theta_i(t + \Delta t) = \langle \theta_j(t) \rangle_{|r_i - r_j| < R} + \eta_i(t)$

Mise à jour de la position de chaque particule: $r_i(t + \Delta t) = r_i(t) + v_0 \Delta t \begin{bmatrix} \cos \theta_i(t + \Delta t) \\ \sin \theta_i(t + \Delta t) \end{bmatrix}$

Paramètres:

- R le rayon d'interaction
- v_0 la vitesse des particules
- Δt le pas de temps
- ρ la densité de particules
- η tel que la bruit $\eta_i(t)$ soit d'amplitude $2\pi\eta$

Choix de modélisation effectués:

Échelle	Description	Environnement	Règles d'évolution
Microscopique/individuelle	$x_i(t), v_i(t), \theta_i(t), R_i$	Carré à bords périodiques	Modèle de Vicsek
			$\Theta_i(t + \Delta t) = \langle \Theta_j \rangle_{ r_i - r_j < r} + \eta_i(t)$ $\mathbf{r}_i(t + \Delta t) = \mathbf{r}_i(t) + v \Delta t \begin{pmatrix} \cos \Theta_i(t) \\ \sin \Theta_i(t) \end{pmatrix}$

Implémentation: à vous

Objectifs:

1. Définition des variables pour les positions et orientations
2. À chaque itération:
 - a. trouver les voisins de chaque particules (attention aux conditions périodiques)
 - b. moyenner leurs orientations et rajouter du bruit
 - c. En déduire leurs nouvelles positions et orientations
 - d. Mettre à jour la visualisation matplotlib

Rappel du modèle (avec $R = \Delta t = v_0 = 1$):

$$\theta_i(t + \Delta t) = \langle \theta_j(t) \rangle_{|r_i - r_j| < R} + \eta_i(t)$$

$$r_i(t + \Delta t) = r_i(t) + v_0 \Delta t \begin{bmatrix} \cos \theta_i(t + \Delta t) \\ \sin \theta_i(t + \Delta t) \end{bmatrix}$$

Exemples de valeurs pour la
taille du carré et la densité:
 $L = 20$, $N = 0.5 * L^2 = 200$