Méthodes d'apprentissage par renforcement : applications aux nageurs articulés multi-sphères

Luca Berti & Laetitia Giraldi & Christophe Prud'homme

5 Octobre 2021

La nage à bas nombre de Reynolds

Nombre de Reynolds

$$Re = \frac{Inertie}{Viscosit\acute{e}} \propto \frac{
ho L^3 U}{\mu L^2}$$

 $\begin{array}{ll} \rho: \mathsf{Densit\'e} & L: \mathsf{Longueur} \\ \mu: \mathsf{Viscosit\'e} & U: \mathsf{Vitesse} \end{array}$

La nage à bas nombre de Reynolds

Nombre de Reynolds

$$Re = \frac{
ho L U}{\mu} pprox 10^{-4}$$
 (pour un spermatozoïde)

 ρ : Densité L: Longueur μ : Viscosité U: Vitesse



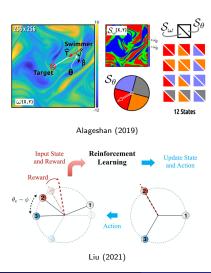
Source : Nat Commun 5, 5119 (2014)

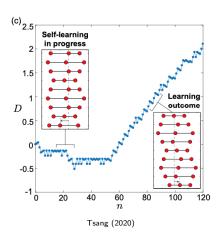
Équations du fluide : équations de Stokes

$$-\nabla p + \mu \Delta u = 0$$
$$\nabla \cdot u = 0$$

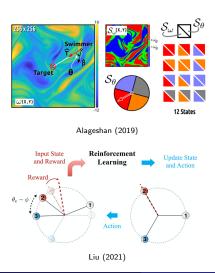
FIGURE – Théorème de la coquille de St. Jacques

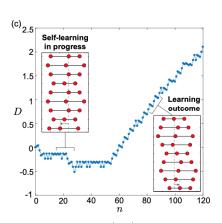
Micro-nage et apprentissage par renforcement : une rencontre récente





Micro-nage et apprentissage par renforcement : une rencontre récente





Tsang (2020)
Pendant un stage de M2 cet été, nous avons pu reproduire les résultats de Tsang.

 Compréhension de la méthode du Q-learning et prise en main du code existant

- Compréhension de la méthode du Q-learning et prise en main du code existant
- Restructuration du code pour le rendre plus générique (calcul automatique des états, actions et différents types de récompense)

- Compréhension de la méthode du Q-learning et prise en main du code existant
- Restructuration du code pour le rendre plus générique (calcul automatique des états, actions et différents types de récompense)
- Étudier la stratégie de nage d'un nageur à sphères avec plus de degrés de liberté

- Compréhension de la méthode du Q-learning et prise en main du code existant
- Restructuration du code pour le rendre plus générique (calcul automatique des états, actions et différents types de récompense)
- Étudier la stratégie de nage d'un nageur à sphères avec plus de degrés de liberté
- Faire un état de l'art sur les méthodes d'apprentissage où l'espace des états est grand, voire continu

- Compréhension de la méthode du Q-learning et prise en main du code existant
- Restructuration du code pour le rendre plus générique (calcul automatique des états, actions et différents types de récompense)
- Étudier la stratégie de nage d'un nageur à sphères avec plus de degrés de liberté
- Faire un état de l'art sur les méthodes d'apprentissage où l'espace des états est grand, voire continu
- Optionnel) Étudier la stratégie de nage d'un nageur à boules proche d'un bord rigide

Outils à employer

Ce que vous allez apprendre :

- Méthodes d'apprentissage par renforcement
- Caractéristiques principales de la nage à bas nombre de Reynolds

Ce que vous allez utiliser :

- Github, VScode, Paraview, GMSH, Slack
- Python pour interagir avec Feel++ et l'apprentissage

Pour aller plus loin

- Apprentissage par renforcement de la nage de nageurs élastiques
- Possibilité d'une thèse autour de la micro-natation à partir de Septembre/Octobre 2022 (sujet vers début année prochaine et inscriptions jusqu'en Mai 2022)

Références

- Alageshan Jaya Kumar, Akhilesh Kumar Verma, Jérémie Bec, and Rahul Pandit. (2019) *Path-Planning Microswimmers Can Swim Efficiently in Turbulent Flows* https://doi.org/10.1103/PhysRevE.101.043110.
- Liu Yuexin, Zonghao Zou, Alan Cheng Hou Tsang, On Shun Pak, and Y.-N. Young (2021) *Mechanical Rotation at Low Reynolds Number via Reinforcement Learning*, https://doi.org/10.1063/5.0053563.
- Tsang Alan Cheng Hou, Pun Wai Tong, Shreyes Nallan, and On Shun Pak (2020) *Self-Learning How to Swim at Low Reynolds Number* https://doi.org/10.1103/PhysRevFluids.5.074101.
- Watkins, C.J.C.H., Dayan, P. (1992) *Q-learning*. https://doi.org/10.1007/BF00992698.