# Evolutionary Neural Network Tools for Life Emergence and More

F.Furfaro - 2021

Conference on Fabulous Presentations, 2021

### De technicien à chercheurs en (Bio)Physique.

Mon parcours, mes compétences et mes centres interêts de 2006 à aujourd'hui.

- 2006-2012 : Métiers de l'électricité avec alternance.
- 2012-2014 : L3-M1 en Physique appliquée <sup>1</sup>. (Num & Exp)
- 2014-2015 : M2 Spécialisation en BioPhysique.
- 2015-2019 : Doctorat : Caractérisation temporelle de la voie de signalisation TGF-β. (μ-fluidique, Bio-Cells & IMG-Analysis)
- 2019-2020 : Projet sur l'endosymbiose synthétique et Math appliquée à l'Art visuel. (OpenSource, Instagram : @fabienfrfr)
- 2020-2021 : Préparation Agrégation Mathématique et Projet IA-Life.

## **E**volutionary **N**eural **N**etwork Tools for Life Emergence Démarche scientifique :

- Comment la vie c'est développée ? Comment le cerveau et l'intelligence ont émergé ? (1940 : point de vue "artificiel")
  - Observation : Le cerveau est organisé en modules interconnectés permettant l'apprentissage.
- Peut-on developper une "vie artificielle" permettant l'apparition de structure neuronale fonctionnelle ?

#### Modélisation,

- <u>Évolutif</u> : Jeu du chat et de la souris pour la prise de décision.
- Apprentissage : ANN + Graphes + Algo évolutif = ENN
- Observation : Convergence évolutive vers une stratégie optimale.
- Construction d'ANN fonctionnel minimisant le lot d'entraînement.
- Créer une IA généraliste doit passer par une expérience de vie ?



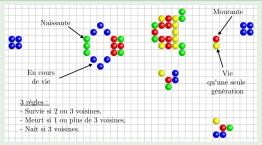
### Comment définir le vivant ?

Introduction 1/5.

#### Tentatives de définitions (la mienne en rouge) :

- **Système** chimique auto-entretenu <u>capable</u> d'<u>évolution darwinienne</u>.
- Structure dissipative <u>capable</u> d'auto-catalyse, d'homéostasie et d'apprentissage.

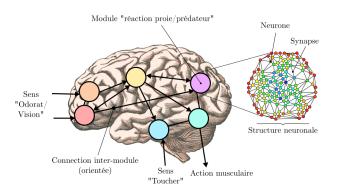
### Jeu de la vie de Conway, ici le canon à planeur.



La vie suit le principe d'émergence. Quelles règles utiliser ?



# L'apprentissage est une propriété émergente du cerveau. Introduction 2/5.

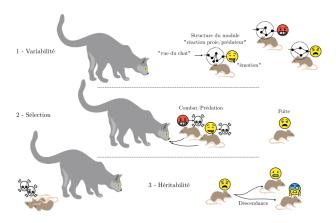


• Le cerveau est répartie en module connecté les uns avec les autres.

L'ensemble des modules fait émerger "apprentissage", "pensée", etc.

### Les modules du cerveau ont été faconnés par l'évolution.

Introduction 3/5.



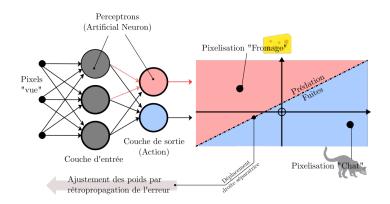
 Adaptation du module "réaction proie/prédateur" pour la <u>prise de</u> décision.

La structure du module est spécifique : permet un apprentissage rapide.



### Les ANNs<sup>2</sup> usuels n'optimisent pas la structure.

Introduction 4/5.

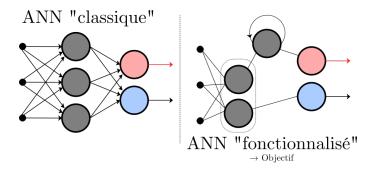


- L'apprentissage peut se réduire à un problème de classification (ordre-0) : prédation / fuite.
- ! Les structures sont prédéfinies et nécessitent beaucoup d'apprentissage.



<sup>&</sup>lt;sup>2</sup>Artificial Neural Networks

# Des structures adaptées pour minimiser l'entrainement. Introduction 5/5.

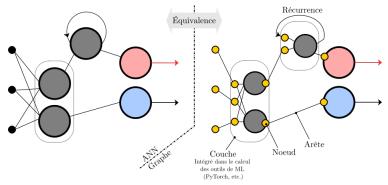


Peut-on developper une "vie artificielle" permettant l'apparition de structure neuronale "fonctionnalisé"?

Comment s'en inspirer pour construire des ANN fonctionnalisé **et** les utiliser pour des applications plus générales en IA ?

#### Les critères de modélisations.

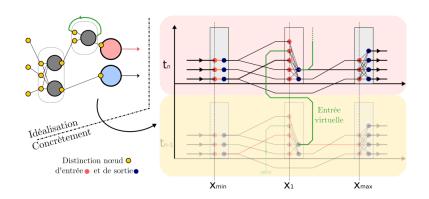
#### Méthodes 1/5.



- Doit permettre la rétropropagation : entrée virtuelle si récurrence.
- Les entrées doivent correspondre à la "vue" de l'agent : couche de convolution.
- Les sorties doivent correspondre à l'action de l'agent.
- Le jeu de vie doit combiner des stratégies de proies/prédateurs simples.

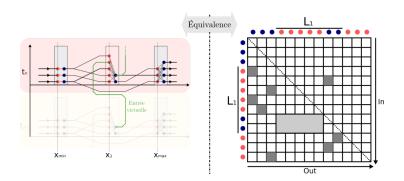


# Une première approche d'ANN fonctionnalisé. Méthodes 2/5.



• Chaque couche peut-être associé à une position dans [0,32]. Comment stocker l'information des connections entre couches ?

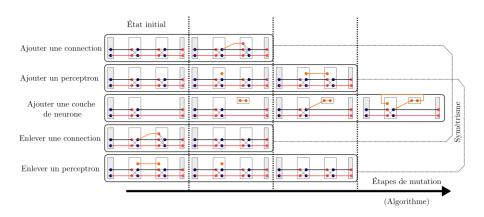
# Les outils pour construire l'ANN : Les graphes. Méthodes 3/5.



- Seule la partie entrée des couches est nécessaire pour la construction du réseau :
  - Liste d'adjacence pour chaque couche (stockage de l'information).

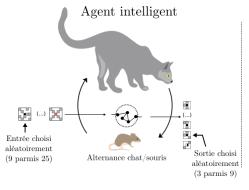
Quelles règles pour changer le réseau au cours des générations ? (mutation)

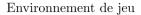
# Les modifs du réseau comme processus de mutation. Méthodes 4/5.

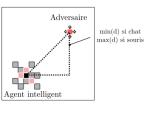


<u>Contrainte</u>: Doit conserver la topologie initiale + Graphe complet. Quels jeux pourraient être le plus adaptés pour que le processus de mutation soit cohérent avec les règles évolutives ?

# Le jeu du chat et de la souris comme modèle de vie. Méthodes 5/5.







- Les coordonnées relatives d'entrées (pixel) et de sorties (mouvement) sont définies aléatoirement.
- L'environnement de jeu contient les informations d'entrées/sorties pour chaque agent.

Le jeu du chat et la souris est-il un problème "fonctionnalisable", càd qu'il existe une stratégie optimale pour le résoudre ?

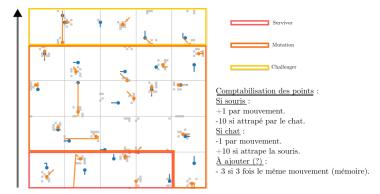
### Les paramètres à mesurer.

Résultats préliminaires 1/5.

- Combien d'expériences pour que cela soit statistiquement significatif ?
- Quelle stratégie de "vue" (Input) et d'action (Output) est la plus optimale ?
- Y-a t-il une structure du graphe neuronale "type" ?
- Comment évolue un agent "vainqueur" au cours des générations ?

### Nombre d'agent en parallèle minimal et scoring.

Résultats préliminaires 2/5.

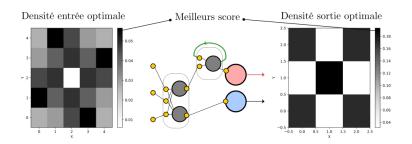


 Loi des grands nombres pour estimer parallélisation : minimum 10 agents.

Les challengers n'héritent pas de la structure neuronale mais des paramètres d'entrées/sorties : n'a un sens que si la convergence est significative (suit une densité de probabilité).

### Caractérisation de la convergence des I/O.

Résultats préliminaires 3/5.

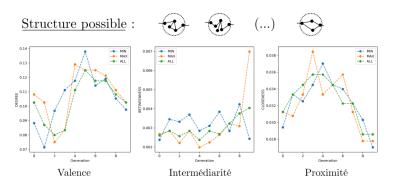


- 4 points stratégiques, corrélation avec les actions de sortie.
- Les paramètres d'entrées/sorties convergent au bout de 10 générations (convergence non montrée ici)

Comment la structure intermédiaire (les neurones) converge ?

#### Caractérisation de la connectivité du réseau.

Résultats préliminaires 4/5.

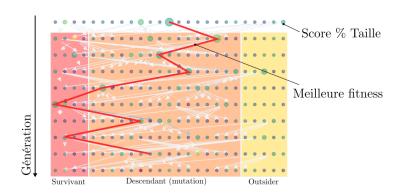


• La centralité du réseau ne semble pas significative (pas de convergence) : nécessite plus d'expériences en parallèle ?

La structure implique t-elle une stratégie évolutive ?

### Caractérisation de la convergence évolutive.

Résultats préliminaires 5/5.



• Convergence évolutive de la stratégie "combat/fuite" même si les challengeurs ont les paramètres d'entrées/sorties optimaux.

Problème : L'agent intelligent a détecté la faille du problème et l'exploite.

### Notre modèle adapté pour le prototypage.

Conclusion.

#### • Observations :

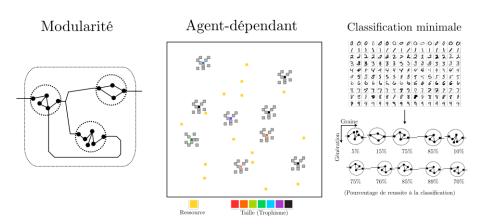
- ► Convergence évolutive des comportements indépendant du réseau.
- ▶ Le jeu du chat et de la souris est fonctionnalisable : stratégie optimale.
- Pas de structure artificielle nécessaire pour l'optimisation des poids du réseau.

#### • Limitations :

- La géométrie du problème est asymétrique.
- Structure vestigiale non optimale possible.
- ► Modélisation du problème peut favoriser la triche (à revoir)

### Vers la modularité et des applications.

Ouvertures et Discussions.



#### MERCI POUR VOTRE ATTENTION