

# **Deep Checker**

Apprentissage statistique et intelligence artificielle

Arthur Correnson, Igor Martayan, Manon Sourisseau

Projet de Statistiques, ENS, 2021

#### Introduction

- Construction d'une heuristique évaluant la qualitée des coups
- Nécéssité d'un grand nombre de partie de jeu de dames



## Plan de la présentation

1. Génération de données et simulateur

- 2. Modèles et heuristiques
- 3. Régression aux k plus proches voisins
- 4. Réseau de perceptron

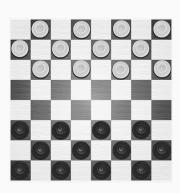
Génération de données et simulateur

#### Génération de données

- Besoin d'un grand nombre de données
- Générer beaucoup de parties rapidemment et de manière compacte en mémoire
- Ecriture d'un simulateur dans le langage C

#### Création d'un simulateur

- 64 cases, 32 cases possibles
- 3 états possibles par cases : Vide, pion blanc, pion noir



## Données et performances

- Les données sont stockées dans un fichier texte.
  (perte d'éfficacité contre simplicité de traitement des données)
- Performances très satisfaisantes :
  10 000 parties générées en environ 1 secondes, sur un ordinateur ordinaire.

# Modèles et heuristiques

### Modèles et heuristiques

On souhaite construire une heuristique qui attribut un score à un coup donné, selon la qualité du coup. Plusieurs approches pour déterminer l'heuristique :

- Régression par les K plus proches voisins (KNN)
- Réseaux de perceptron

Le but est de jouer le coup possible ayant le meilleur score.

## Modélisation du problème

Étant donné un ensemble  $\mathcal{X}$  de parties simulées. n souhaite donner une première approcximation de l'heuristique h.

- On associe chaque coup apparaissant dans une partie P ∈ X un score
- Le score final d'un coup c est la moyenne des scores qui lui sont attribués sur l'ensemble des parties dans X

Régression aux k plus proches

voisins

### Régression par KNN

KNN : méthode de régression aux K plus proche voisins. On définit la distance entre deux coups par la distance d'édition :

$$\langle c_1, c_2 \rangle_{KNN} = \|c_1 \oplus c_2\|_1$$

- → Les coups sont représentés comme des entiers de 128 bits.
  - On calcule la distance du coup donné avec tous les autres coups.
  - Le score attribué au coup donné correspond à la moyenne des scores des K plus proches voisins.

# Résultat et performances de KNN

Victoires du joueur 1 (KNN)	Victoires du joueur 2 (Aléatoire)
18	32

Cette version de l'heuristique est peu satisfaisante

Réseau de perceptron

#### Nouveau calcul de score

- Nouvelle fonction d'évaluation :
  - $\|.\|_i:D_i o\mathbb{N}$  définie comme :  $\|d\|_i=p(d).v(d)$ 
    - $D_i$ : Ensemble des états du damier vu par le joueur 1
    - $p(d) \in \mathbb{N}$  : Nombre de pions mangé depuis l'état d
    - v(d) = 1 si le joueur 1 gagne, v(d) = 0 sinon
- On construit maintenant une fonction  $w_i(c)$  telle que  $w_i(d) = ||c||_i$  si  $d \in D_i$  et  $w_i(d) = 0$  sinon
- Pour chaque état de damier d apparaissant dans l'ensemble des parties de  $\mathcal{DB}$ ,  $h(d) = \frac{1}{N} \sum w_i(d)$  avec N le nombre de parties  $P_i$  tels que  $w_i(d) \neq 0$  (d est l'un des états pris par le damier dans  $P_i$ )

## Réseau de neurones type perceptron multicouche

- Entrées : vecteurs de 64 bits (représentant un unique damier)
- Coeur du réseau : 4 couches intermédiaires
- Noeuds du réseau : fonction d'activation relu
- Sortie du réseau de dimension 1 (régression) : combinaison linéraire des 16 sorties de la dernière couche puis d'une application de relu

# Résultats du réseau perceptron

Victoires du joueur 1 (MLP)	Victoires du joueur 2 (Aléatoire)
50	0

 $\rightarrow \mbox{ Heuristique bien plus satisfaisantes}$