

Étude de quelques algorithmes de joueurs artificiels participants à des jeux de stratégie en temps réel

Dimitri COCHERIL-CRÈVECŒUR
13960

2 juin 2024

Plan

1. Présentation du problème
2. Moteur
3. Stratégies testées

StarCraft

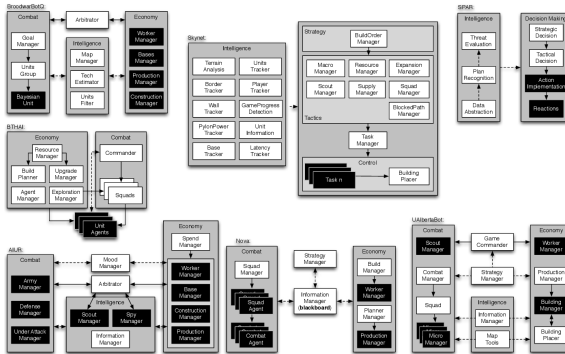
Jeu de stratégie en temps réel :

- ▶ Jeux simultanés
- ▶ Deux joueurs s'affrontent pour le contrôle d'une carte
- ▶ Gestion de ressources : minage, création d'unités, de bases (stratégie)
- ▶ Combat entre unités (tactique)



Modèles existants

- ▶ IA de Google : *AlphaStar*
Apprentissage supervisé puis par renforcement
- ▶ Robots ("bots") :



StarCraft

On se concentre ici sur la partie "combat" :

Deux joueurs disposent d'unités pouvant bouger et attaquer celles adverses

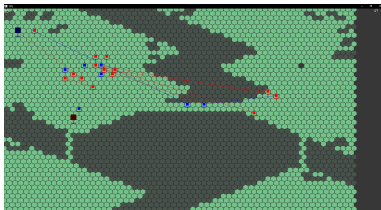
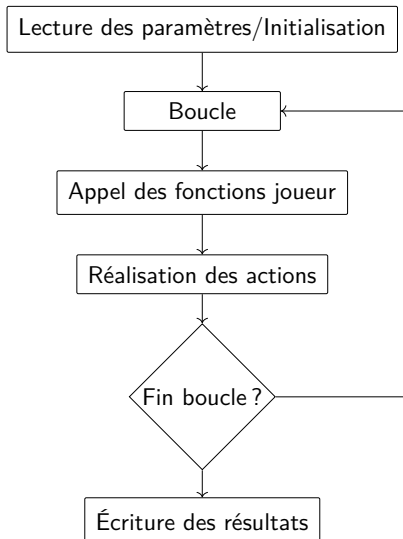
Chaque joueur doit tuer toutes les unités ennemies



Problème

1. Facteur de branchement entre 10^{50} et 10^{200}
2. Durée typique d'une partie : 25 minutes donc
 $25 \times 60 \times 24 = 36000$ états

Développement moteur du jeu



```
void game_class::play() const
{
    for (const auto p : players_)
        /*Pour chaque joueur...*/
        {
            p->moves_get(this, state_);
            /*...on choisit les actions...*/
        }
    state_->moves_make(map_);
    /*...et on effectue les actions...*/
}
```


Problème de la recherche de chemin

- ▶ Optimisation compliquée :
On utilise un A* pondérée à 5 (trouvé de manière expérimentale)
- ▶ Parrallélisation du programme
On alloue les espaces dynamiquement au lieu d'utiliser le tas pour éviter la concurrence

Parrallélisation :

Joueur aléatoire

Joueur témoin : choisis une action aléatoire, et l'effectue avant d'en choisir une autre aléatoirement

On effectue 10000 combats sur une carte vide entre deux joueurs aléatoires avec 50 unités chacun :

Victoires de joueur 0 : 4689

Victoires de joueur 1 : 5306

Égalités : 5

Stratégie naïve : attaque par puissance

Toutes nos unités attaquent l'unité ennemie avec la plus grande puissance

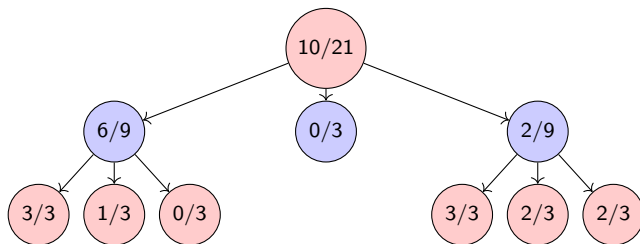
Résultats contre joueur aléatoire avec 50 unités :

100% de victoire pour joueur aléatoire

Joueur MCTS

Trop grand nombre de possibilités à chaque tick : plus de 10^{50}
On utilise la recherche arborescente Monte-Carlo

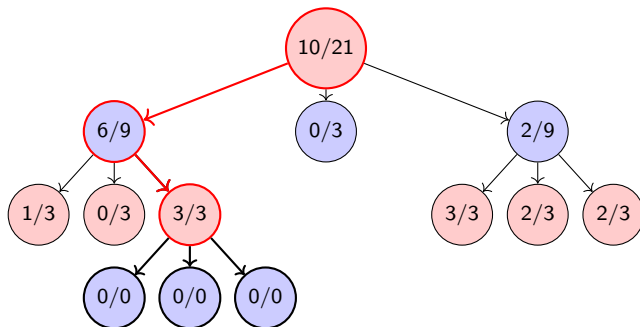
Utilisation MCTS



Utilisation MCTS

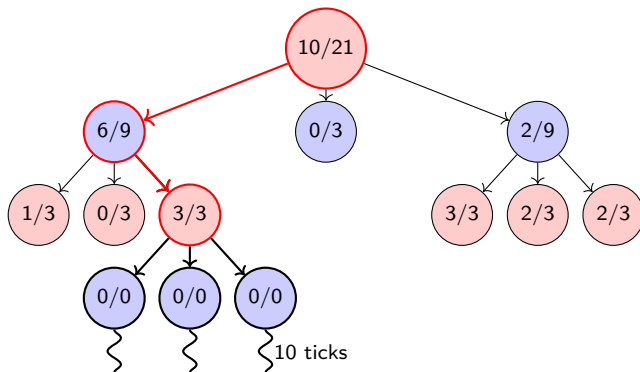
Utilisation de UCT pour la selection : $\frac{w}{n} + c\sqrt{\frac{\ln N}{n}}$

Selection et expansion



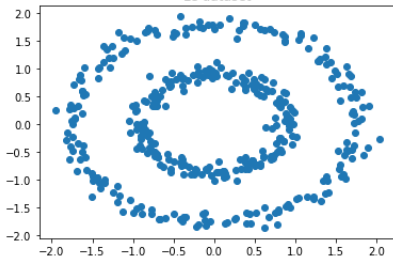
Utilisation MCTS

Simulation

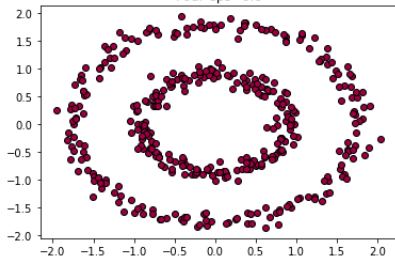


Rassemblement des unités : DBSCAN

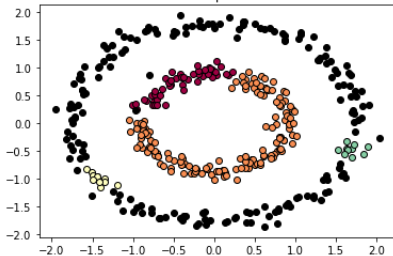
Le dataset



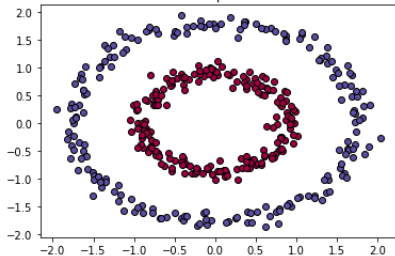
Pour $\text{eps}=0.6$



Pour $\text{eps}=0.2$



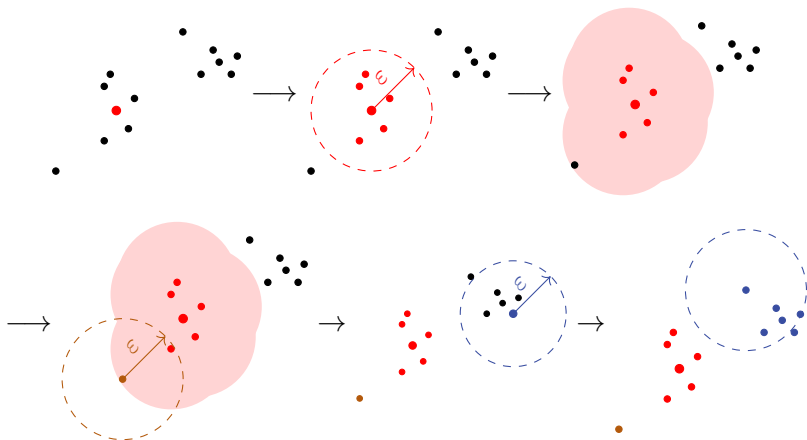
Pour $\text{eps}=0.4$



Rassemblement des unités : DBSCAN

Deux paramètres : ϵ et $MinPts$

Ici avec $MinPts = 3$:



Points frontière et centraux du cluster 1 et du cluster 2

Application du DBSCAN

