

Compte rendu du TP1 : Dames Anglaises avec MCTS

Objectif du TP

L'objectif de ce TP était d'implémenter une intelligence artificielle à l'aide de l'algorithme de Monte-Carlo (**MCTS**) dans un jeu dont nous avons codé les règles (**Dames Anglaises**) pour en suite analyser les performances avec différents temps de calculer.

Processus

Pour réaliser notre tâche nous avons eu deux grandes étapes qui sont :

- L'implémentation
 - Implémentation des règles du jeu
 - Implémentation du MCTS
- L'analyse des résultats

I. Implémentations

A. Implémentation des règles du jeu

Pour commencer, il était important avant un tour de connaître le statut des différents cases de notre jeu de dame (vide, pion adverse, notre pion). À l'aide des fonctions :

```
boolean isEmpty(int square)
boolean isAdversary(int square)
boolean isMine(int square)
ArrayList<Integer> myPawns()
```

Pour **isEmpty**, on a juste utiliser la fonction portant le même nom dans la classe **CheckerBoard** retournant la valeur souhaitée.

isAdversary et **isMine** sont implémenté quasiment de la même manière: Si la valeur du joueur courant est **ONE** et la fonction **isBlack** du **CheckerBoard** ou si la valeur du joueur courant est **TWO** et la fonction **isWhite** on a alors une case contenant un adversaire. On fait l'inverse pour celle contenant notre pion.

Concernant **myPawns**, on retourne la liste contenant les pions noirs ou celle contenant les pions blancs en fonction de la valeur de notre joueur.

Ensuite, il fallait implémenter les mouvements possibles du joueur courant (*l'étape la plus difficile de cette première partie*).

Pour ce faire, on a dû passer par six(6) fonctions auxiliaires dont une pas très utile mais laissée pour la compréhension du code:

```

ArrayList<Integer> calculMov (Integer from, boolean dame, boolean
blanc, CheckerBoard board1)

List<Move> deplacementPossible()
List<Move> moveSansCapture()

List<Move> movAvecCaptureForEach(int origin, int from, boolean blanc , boolean
dame, CheckerBoard board1 , DraughtsMove drMove , ArrayList<Integer> prise)

List<Move> movAvecCaptureForAll()
List<Move> moveAvecCapture()
List<Move> possibleMoves()

```

calculMov prend en paramètre : un **pion**, son **type**, sa **couleur** et un **CheckerBoard**. On commence par vérifier si le pion est positionné sur une extrémité du plateau puis en fonction de son type et de sa couleur, calcule les destinations que pourrait atteindre le pion s'il y avait aucun obstacle pour l'y en empêcher.

deplacementPossible utilise **calculMov** et **myPawns** et calcule pour chaque pion les déplacements possibles toujours sans contrainte comme si chaque pion était seul sur le damier puis forme des objets **Move** de sous la forme *(from-t1xt2xt3x... tn)* où from représente la position de départ et t, la position d'arrivée.

Exemple :

```

-----
|  1  2  3 | |  x  x  x |
|  4  5  6 | |  x  x  x |
|  7  8  9 | |  .  .  . |
| 10 11 12 | |  .  .  . |
| 13 14 15 | |  o  o  o |
| 16 17 18 | |  o  o  o |
-----
calculMov (14, !estDame, esBblanc, board) retrueune (11,12)
calculMov (16, !estDame, estBlanc, board) retourne (13)
calculMov (13, estDame, esBblanc, board) retourne (10,11,16,17)
//on considère ici que chaque pion est seul sur le damier
deplacementPossible() retourne donc dans notre cas:
13-10x11
14-11x12
15-12
16-13
17-13x14
18-14x15

```

moveSansCapture récupère la liste retournée par **deplacementPossible**, pour chaque sous-liste, isole le premier élément qui est la case de départ puis pour chaque destination vide, forme un doublet *(from-to)* et l'ajoute à la liste des mouvements sans captures.

on a donc une double itération.

Pour un pion donné, on calcule toutes ses prises possible avec `movAvecCaptureForEach`. Ici aussi on utilise `calculMov` et pour chaque destination du pion de départ, on vérifie si c'est un adversaire puis si elle n'est pas déjà dans la liste des pions déjà capturés. Ensuite si la destination n'est pas une extrémité de notre damier. Une les trois conditions précédentes réunis, on peut envisager une prise pour notre pion.

Pour savoir s'il y a **prise**, on doit détecter le sens du voisinage entre le **pion** et la **destination** et si la **case suivante dans le même sens de voisinage est vide** on a effectivement une prise.

Pour les prises multiples, on appelle récursivement `movAvecCaptureForEach`.

On remarque la présence de trois paramètres particuliers (**drMove**, **prise** et **origin**):

- **drMove** : À chaque récursion, on mémorise la trace de déplacement pour l'ajoute à la liste de déplacement avec captures du pion seulement quand on arrive à la destination finale.
- **prise** : Pour s'assurer de ne pas boucler infiniment sur une prise, il faut à chaque fois ajouter la prise à la liste de pions capturés.
- **origin** : Si lors d'une rafle, les adversaires sont disposés de tel sorte que notre pion a la possibilité de repasser par sa position d'origine, il est évident que vérifier uniquement que la case est vide ne le perpétuerait pas alors nous avons ajouté la condition suivante : `(isEmpty(to) || to == origin)`

Illustration de l'importance d'**origin** :

```

-----
| 1  2  3  4 | | .  0  .  . |
| 5  6  7  8 | | .  .  .  x |
| 9 10 11 12 | | .  x  x  . |
|13 14 15 16 | | .  x  .  . |
|17 18 19 20 | | .  x  x  . |
|21 22 23 24 | | .  .  .  . |
|25 26 27 28 | | .  .  o  . |
|29 30 31 32 | | x  o  o  o |
-----
||
||
|
-----
| 1  2  3  4 | | .  .  .  . |
| 5  6  7  8 | | .  .  0  x |
| 9 10 11 12 | | .  x  x  . |
|13 14 15 16 | | .  x  .  . |
|17 18 19 20 | | .  X  x  . |
|21 22 23 24 | | .  .  .  . |
|25 26 27 28 | | .  .  o  . |
|29 30 31 32 | | x  o  o  o |
-----
||
||
|
-----
| 1  2  3  4 | | .  .  .  . |
| 5  6  7  8 | | .  .  0  x |
| 9 10 11 12 | | .  x  x  . |
|13 14 15 16 | | .  .  .  . |
|17 18 19 20 | | x  x  x  . |
|21 22 23 24 | | .  .  .  . |
|25 26 27 28 | | .  .  o  . |
|29 30 31 32 | | x  o  o  o |
-----

```

Ici `possibleMove` retourne :

```

avec origin : {7x16x23x14x7 ; 7x14x21 ; 7x16x23x14x21 ; 7x14x23x16x7}
sans origin : {7x16x23x14 ; 7x14x21 ; 7x16x23x14x21 ; 7x14x23x16}

```

2020-2021

Par la suite, avec `movAvecCaptureForAll` on récupère juste liste des déplacements avec prise pour tous les pions en itérant sur `myPawns`. `moveAvecCapture` est la fonction un peu inutile car retourne simplement `movAvecCaptureForAll` mais par une question compréhension du code on l'a laissée.

Pour finir avec la partie des déplacements, dans `possibleMoves` on retourne `moveAvecCapture` si elle n'est pas vide sinon on retourne `moveSansCapture`

Pour finir nous avons réussi à implémenter les Méthodes plus facilement:

```
void play(Move aMove)
PlayerId winner()
```

Avec `play`, on parcourt le mouvement en paramètre en déplaçant le pion au fur et à mesure qu'on avance. Si entre le couple départ-arrivée, il y a un pion, on le capture en le supprimant du damier.

Si on a un mouvement avec prise ou un mouvement d'un pion simple, on réinitialise la variable `nbKingMovesWithoutCapture` sinon elle est incrémentée.

Si un pion arrive à l'extrémité adverse et que ce n'est pas une dame il est immédiatement **promu en dame** et passe son tour.

À la fin du tour, on incrémente le nombre de tours et on donne la main à l'adversaire.

`winner` retourne **NONE** si on a seulement des mouvements de dames durant 25 tours (`nbKingMovesWithoutCapture == 25`). Si nous n'avons plus la possibilité de bouger ou si on n'a plus de pion sur le damier alors c'est l'adversaire qui a gagné.

B. Implémentation du MCTS

Dans cette deuxième partie, il s'agissait pour nous d'implémenter l'algorithme de Monte-Carlo. Pour ce faire nous avons à notre disposition la structure suivante que nous avons modifié pour l'adapter à notre implémentation:

```
public class MonteCarloTreeSearch {
    class EvalNode {

        Move move_node ; //Ajouté mouvement associer au nœud
        EvalNode parent; //Ajouté : un pointeur vers Le père

        double uct()
        double score()
        void updateStats(RolloutResults res)
        void genererFils() //Ajouté
        EvalNode meilleurFeuille() //Ajouté
        EvalNode meilleurFils () //Ajouté
    }

    static class RolloutResults()
    static PlayerId playRandomlyToEnd(Game game)
    static RolloutResults rollOut(final Game game, int nbRuns)
    public void evaluateTreeWithTimeLimit(int timeLimitMillis)
    public boolean evaluateTreeOnce()
    public Move getBestMove()
    public String stats()
}
```

La première des choses qu'on avait à faire était de nous assurer que notre algorithme parcourait toutes les possibilités dans un état donné du jeu avant de passer à l'exploration des niveaux suivants. Pour ce faire nous avons utilisé la formule $w/n + c \cdot \sqrt{\ln N / n}$ que nous avons implémenté dans la méthode **uct**.

Pour commencer, on génère immédiatement les fils du **root** avec la méthode **genererFils** qui itère sur les mouvements possibles de l'état courant du jeu en associant à chaque mouvement, un nœud dont le père est le nœud appelant. D'où l'ajout des attributs **Move** et **EvalNode**.

C'est seulement avec la fonction **evaluateTreeOnce** que nous implémentons concrètement le comportement de notre MCTS.

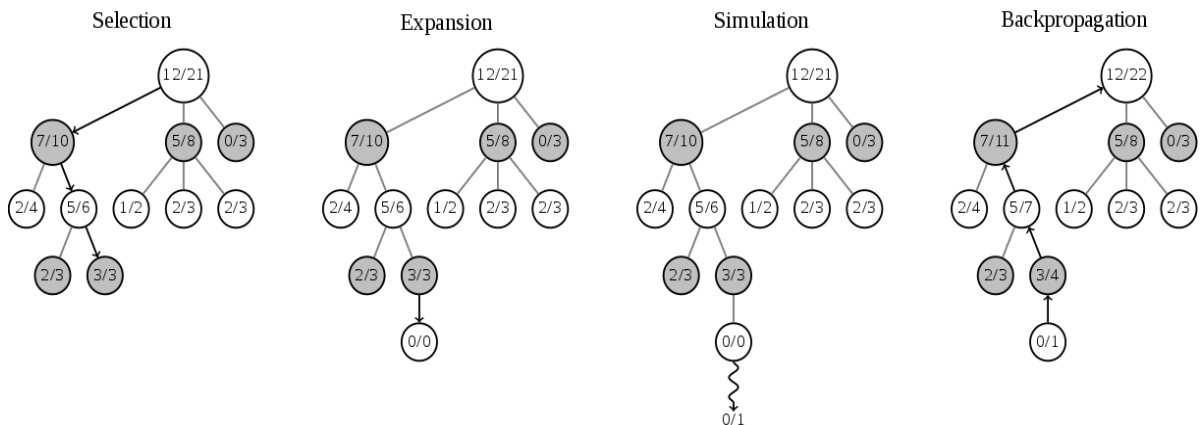
Avant de parcourir notre arbre, on commence par sélectionner le meilleur nœud l'aide de **meilleurFeuille** qui parcourt l'arbre et retourne la feuille la plus prometteuse de l'arbre à l'aide notamment l'utilisation de **l'uct** de chaque fils.

Une fois la meilleure feuille de l'arborescence sélectionnée, on génère aussi ses fils et on l'exécute aléatoirement avec **RolloutResults** durant une période donnée en paramètre d'exécution et retourne à chaque fin de partie aléatoire, des résultats que nous remontons aux différents nœuds parcouru.

La petite subtilité qui à pendant un moment bouleversé nos résultats est la méthode **updateStats** qui permet de remonter le nombre de défaites du nœud courant (et non le nombre de victoires).

On stop l'itération si notre root n'a qu'un seul fils ou quand on a un fils pour qui on a une victoire imminente (*ça ne sert à rien de calculer*).

Après les calculs, on récupère le meilleur coup avec **getBestMove** qui appelle la fonction **meilleurFils** retournant le nœud où notre probabilité de gagner est plus forte (plus grand **score**).



II. Analyse des résultats

Après implémentation de l'algorithme, nous l'avons testé sur les différentes versions des jeux à notre disposition (Tic-tac-toe, Dames 8x8, Dames 10x10, Dames 6x6) avec les différents temps de calcul.

Ce qui nous retourne les résultats suivants :

Tic-Tac-Toe

Ici peu importe leurs différents temps de calcul, les IA ont tous la même performance. Cela est dû au fait que l'espace jeu est relativement petit et donc ne nécessite pas beaucoup d'effort de calcul.

IA vs IA

100% des parties confrontant deux IA peu importe leurs différents temps de calcul se soldent sur des **matches nul**.

Humain vs IA

Ici les résultats divergent en fonction de l'adversaire que l'IA a en face d'elle.

C'est en gros cette partie qui nous a compliquée la tâche on pensait que c'était une erreur de notre implémentation alors que non. C'est juste que **MCTS** n'est pas

2020-2021

l'algorithme le plus adapté pour ce genre de jeux où le nombre de coups possible est assez réduit.

Dans notre cas, l'algorithme cherche à maximiser ses chances de gagner sans forcément minimiser celles de perdre.

Illustrations :

```
//IA avec 'o' et Humain avec 'x'
board      board      board      board      board      board      board
0 1 2      . . .      . . x      o . x      o . x      o . x      o . x      o . x
3 4 5      . o .      . o .      . o .      . o .      . o .      . o .      . o .
6 7 8      . . .      . . .      . . .      . . x      . . x      . . x      . . x
```

À ce niveau de la partie de notre exemple, on constate que le meilleur coup ici pour éviter la défaite est “5” alors que notre algorithme privilégiera l’option “3” qui lui garantirait une victoire imminente au coup suivant. L’option “5” n’est pas choix car même si elle lui évite la défaite sur le coup on a aucune garantis de gagner la partie.

Pour résoudre ce problème, nous avons ajouté une **pseudo heuristique** permettant de savoir si après notre tour l’adversaire aurait un déplacement qui ferait immédiatement perdre :

```
boolean verfDefaiteImmediate(EvalNode node){
    EvalNode nodeDevérificationDeDefaite = new EvalNode(node.game.clone());
    nodeDevérificationDeDefaite.genererFils();
    for (EvalNode n : nodeDevérificationDeDefaite.children){
        if (n.game.winner() !=null)
            return true;
    }
    return false;
}
```

Dans la même lancée, nous topons l’itération s’il y a qu’un seul fils qui peut nous sortie de la situation de défaite (`int seSauverAvec(EvalNode node) == 1`).

Les modifications apportées améliorent largement les l’efficacité de notre IA. les parties entre IA sont plus élaborées et celle entre IA et humain se soldent au mieux par un nul pour l’humain. *(sur la base de trois dizaines de parties)*

Dames Anglaise

Avec le jeu de Dames, la version améliorée n’apporte pas grand changement dans les résultats qu’on avait déjà dans la première version de notre **MCTS** sauf souvent en fin de partie.

2020-2021

Dans cette partie, les résultats varient en fonction de l'espace de jeu et du temps de calcul.

Après les parties entre différents temps de jeu et espace (*résultats en annexe page 9*), on constate généralement que les débuts de parties ne sont pas très déterminants. La différence se fait vers environ le **10^e tour** où le joueur avec le plus de temps de calcul commence à prendre l'avantage sur l'autre. C'est seulement vers la fin de la partie que le jeu devient un peu équilibré en termes de choix de déplacement.

Petite illustration pour revenir sur l'amélioration de notre **MCTS** en fin de partie

-----	-----
1 2 3 4	x 0 . .
5 6 7 8	o . . 0
9 10 11 12
13 14 15 16	. x . .
17 18 19 20
21 22 23 24	o . . .
25 26 27 28	. 0 o .
29 30 31 32
-----	-----

À ce stade de la partie, le joueur "x" à 100% de chance de perdre la partie et il a la possibilité d'aller en : **1-6** ; **14-17** et **14-18**. Dans la première version, il aurait choisi un mouvement aléatoire entre ces trois qui ont la même probabilité. Mais avec la version améliorée, on privilégiera le mouvement avec lequel on aura droit à des tours supplémentaire même si la défaite est imminente.

En somme on peut dire qu'en début de partie l'impression d'équilibre entre deux IA avec des temps différents n'est qu'une illusion car celle avec le plus de temps de calcul effectue logiquement plus de parties aléatoires donc à plusieurs coups d'avances sur l'autre. Constat qui se confirme en milieu de partie où le nombre de déplacements possible croît largement. Ce qui signifie que l'arborescence est plus grande et les choix deviennent de plus en plus critiques.

Cependant, en fin de partie, où les coups possibles sont largement réduits, le temps de calcul perd plus ou moins son importance comme au **tic-tac-toe** ce qui fait qu'on a des parties très longues. Et le résultat est déterminé par l'avance prise en milieu de partie.

Aussi, les temps les plus longs ne concèdent aucunes victoires (dans nos tests) aux temps les plus courts.

Annexe: Les résultats des parties de Dames Anglaise

	1s vs 2s				1s vs 5s				1s vs 10s		
8x8	0	2	1		0	0	4		0	0	0
10x10	0	1	0		0	2	0		0	0	0
6x6	0	1	1		0	2	0		0	0	1

	2s vs 5s				2s vs 10s		
8x8	0	1	0		0	1	1
10x10	0	1	0		0	1	1
6x6	0	0	1		0	1	0

	5s vs 10s		
8x8	0	1	0
10x10	0	0	1
6x6	0	1	0