# À la recherche du meilleur coup au jeu d'Awalé

#### Nils Lelorieux

numéro de candidat : 24296

#### Introduction



Figure: Une partie d'Awalé

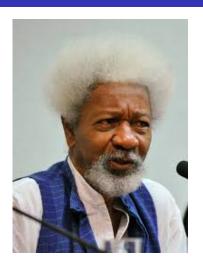


Figure: Photographie de Wole Soyinka

# Un jeu ancien et important



Figure: Un ancien plateau de jeu découvert au Kenya

#### Vue d'ensemble

#### Problématique

L'étude théorique du jeu d'Awalé permet-elle de toujours jouer le meilleur coup, ou l'utilisation d'algorithmes est-elle indispensable ?

- Présentation des règles du jeu et motivations
- Échec de l'approche théorique et des premiers algorithmes
- 3 Des résultats concluents grâce à deux nouvelles techniques : la recherche arborescente de Monte-Carlo et l'analyse rétrograde

## Règles du jeu

- Deux joueurs s'affrontent.
- 4 graines dans les 12 trous divisé en 2 rangée de 6.
- Le premier joueur choisi un puit et sème les graines.
- Si le dernier puit semé a 2 ou 3 pierres, il les récupère et fait la même chose dans le puit précédent, ...
- Le gagnant est le joueur qui a le plus de pierres

0	4	$\overset{\scriptscriptstyle{10}}{4}$	4	4	4	4	0
U	4	4	4	4	4	4	U

Figure: L'état du plateau au début de la partie

## Déroulé d'une partie

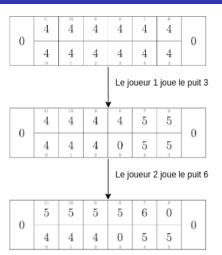


Figure: 2 coups joués par les 2 joueurs en début de partie

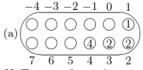
0	2	2	1	2	3	1	0
U	3	1	4	0	6	2 5	U
			,		eur 1 jo re les p		uit 4 et et 10.
0	2	0	° 0				

Figure: Position où le joueur 1 capture les pierres du joueur 2

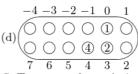
#### Motivations

- Le facteur d'embrachement est assez faible.
- Possibilité d'utiliser des algorithmes classiques de la théorie des jeux pour trouver le coup optimal
- Il y a moins de 10<sup>14</sup> états possibles.

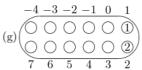
## Une approche théorique



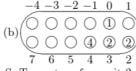
N: To move from pit 1



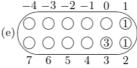
S: To capture from pit 4



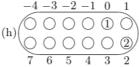
N: To move from pit 1



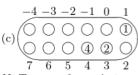
S: To capture from pit 2



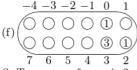
N: To move from pit 1



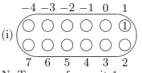
S: To capture from pit 2



N: To move from pit 1



S: To capture from pit 3



N: To move from pit 1

Figure: Un position déterminée

## L'algorithme min-max

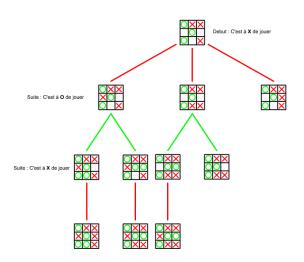
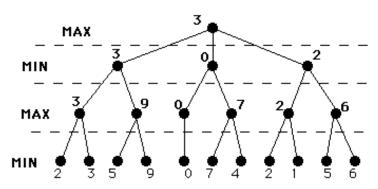


Figure: Un exemple de min max au jeu du morpion

## Problème du min-max classique



Minimax of a hypothetical search space. Leaf nodes show heuristic values.

Figure: Un exemple de min max avec heuristique

#### Résultat min-max

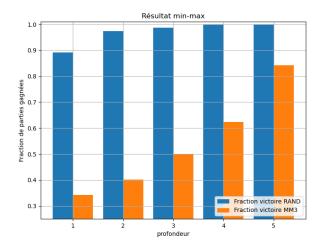


Figure: Résultats de l'algorithme min-max (1000 parties)

### Un algorithme de Monte Carlo

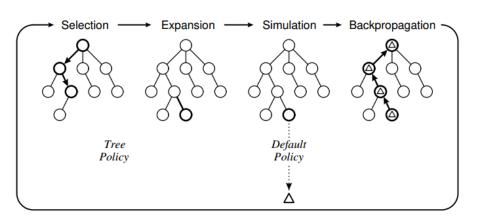


Figure: Principe de l'algorithme de Monte Carlo

### Des résultats peu convaincants

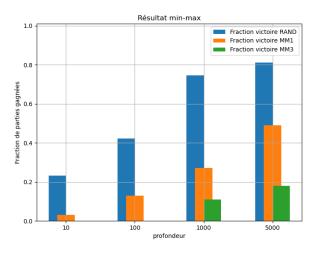


Figure: Résultat de l'algorithme flat Monte Carlo (1000 parties)

## Une amélioration de l'algorithme précédent

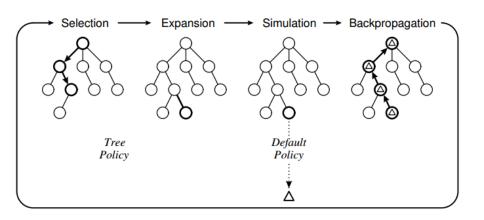


Figure: Principe de la recherche arborescente de Monte Carlo

## Comment choisir le noeud à explorer ?

#### Score d'un noeud

On attribue à chaque noeud n un score Q qui correspond à la moyenne des gains remportés part toutes les parties contenant le noeud n. Étant donné un noeud n et son père p, on a :

$$Q(n) = \frac{1}{N(n)} \sum_{i=1}^{N(p)} \mathbb{I}_i(n) z_i$$

où N(n) représente le nombre de visites du noeud  $n, z_i$  est le gain lors de la ième visite de noeud n et  $\mathbb{I}_i(n)$  vaut 1 si le noeud n a ete choisie à la i visite par p, 0 sinon

# Comment choisir le noeud à explorer (2) ?

#### Meilleur fils d'un noeud n

$$\mathop{\arg\max}_{n'\in \text{ enfants de }n} \frac{Q(n')}{N(n')} + c\sqrt{\frac{2ln(N(n))}{N(n')}}$$

#### Visualisation des arbres

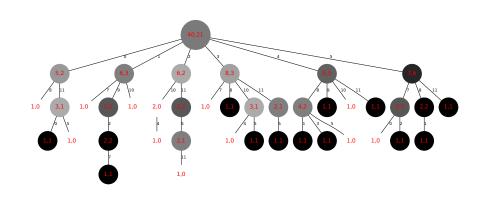


Figure: Un arbre de recherche pour le flat Monte Carlo

#### Visualisation des arbres

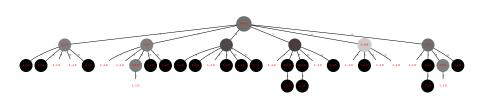


Figure: Un arbre de recherche pour la recherche arborescente de Monte Carlo

# Résultats de la recherche arborescente de Monte Carlo

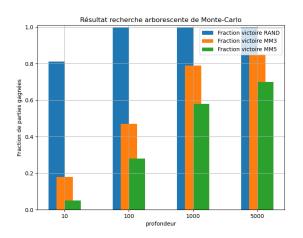


Figure: Résultats de la recherche arborescente de Monte Carlo

### Un nouveau paradigme : l'analyse rétrograde

Utilisation de la programmation dynamique

#### Anti-coups

Étant donné une configuration à n pierres A, on dit que A' est obtenue par anti-coup depuis la configuration A si il existe un coup jouable dans A' menant à la configuration A sans récolte

## Explication de l'analyse rétrograde

L'algorithme se déroule en 3 étapes :

- Initialisation
- Convergence
- Stabilisation

Mais comment stocker toutes ses positions?

## Codage de Gödel

#### Vecteur $\vec{c}$

Étant donné une configuration A, on note A(i) le nombre de pierre dans le puit i. On pose  $\vec{c}=(c_0,...,c_{11})$  où  $c_0=A(0)$  et  $c_{k+1}=A(k+1)+1+c_k$ 

#### Codage de Gödel

On note,

$$enc(\vec{c}) = \sum_{i=1}^{12} {c_{i-1} \choose i}$$

Et on appelle nombre de Gödel de A la quantité

$$\mathcal{E}(A) = n + 25 \times enc(\vec{c})$$

où n est le nombre de pierres de A

Base de donnée construite pour n = 29

### Conclusion