Proyecto de IA: Hex

Noel Pérez Calvo

Descripción General

Este proyecto implementa una Inteligencia Artificial para el juego **Hex**, utilizando el algoritmo **Monte Carlo Tree Search (MCTS)**. El objetivo de la IA es seleccionar el mejor movimiento posible, simulando miles de partidas en un tiempo limitado para evaluar la calidad de cada posible jugada.

¿Qué es MCTS?

Monte Carlo Tree Search (MCTS) es un algoritmo basado en simulaciones que se usa para tomar decisiones en entornos de gran complejidad como los juegos. El algoritmo construye un árbol de búsqueda de forma dinámica y progresiva mediante simulaciones aleatorias, tratando de balancear dos aspectos clave:

- Exploración: Buscar nuevas jugadas que podrían ser buenas.
- Explotación: Profundizar en jugadas que ya han demostrado ser prometedoras.

Fórmula UCT

Durante la selección del mejor nodo, se utiliza la fórmula UCT (Upper Confidence Bound for Trees) para tomar decisiones equilibradas:

$$UCT(i) = \frac{w_i}{n_i} + C \cdot \sqrt{\frac{\ln N}{n_i}}$$

Donde:

- w_i : número de victorias en el nodo i,
- n_i : número de visitas al nodo i,
- N: número total de visitas al nodo padre,
- C: constante de exploración (usualmente $\sqrt{2} \approx 1.4$).

Esta fórmula asegura que el algoritmo favorezca los movimientos con mejores resultados, pero sin dejar de explorar otros posibles caminos.

¿Cómo funciona el algoritmo?

El algoritmo MCTS se divide en varias fases que se repiten hasta que se cumple un límite de tiempo o se alcanza un número máximo de simulaciones.

1. Inicialización

- Se crea un nodo raíz a partir del estado actual del tablero.
- Se inicia un bucle que se ejecuta hasta que se cumple un límite de tiempo (por ejemplo, 10 segundos).

2. Fase de Selección

- Se recorre el árbol desde la raíz hasta una hoja usando la fórmula UCT.
- En cada paso se elige el hijo con mayor valor UCT.
- Se simula cómo evoluciona el tablero aplicando los movimientos seleccionados.

3. Fase de Expansión

- Si el nodo actual tiene jugadas no exploradas, se elige una de ellas aleatoriamente.
- Se expande el árbol creando un nuevo nodo hijo para esa jugada.

4. Fase de Simulación

• A partir del estado del nuevo nodo, se simula una partida aleatoria completa hasta que haya un ganador o no queden movimientos posibles.

5. Fase de Retropropagación

- Se actualiza el árbol hacia atrás, desde el nodo donde terminó la simulación hasta la raíz.
- Se incrementan los contadores de visitas y victorias según el resultado de la simulación.

6. Reversión de Cambios

 Al terminar cada simulación, se deshacen todos los movimientos aplicados para dejar el tablero como al principio.

7. Elección del Movimiento Final

• Una vez agotado el tiempo de búsqueda, se selecciona el movimiento con mayor cantidad de visitas desde el nodo raíz como jugada final de la IA.