

# Reporte del Proyecto de Inteligencia Artificial: Hex Game

Luis Alejandro Arteaga Morales

11 de abril de 2025

## 1. Estrategia General (MordecaiBot)

El agente implementado primero intentará descubrir si alguno de los movimientos disponibles en el tablero lo conlleva a una victoria inmediata, de ser así juega este movimiento, en otro caso dispone de un límite de tiempo (`time_limit`) para realizar su movimiento. Este parámetro asegura que no consuma tiempo excesivo explorando el espacio de búsqueda, permitiendo un balance entre rendimiento y jugadas coherentes. Durante este intervalo, el agente emplea **Memory-enhanced Test Driver** a.k.a **MTD(f)** con una **transposition table** para determinar la mejor jugada posible. En caso de que el tiempo límite expire sin encontrar una solución óptima y existan movimientos disponibles en el tablero, el agente seleccionará un movimiento prometedor, priorizando aquellos con mayor potencial estratégico.

### 1.1. Movimientos Prometedores

Los movimientos prometedores son identificados como aquellas posiciones en el tablero que presentan una mayor posibilidad de generar un resultado favorable, basándose en su proximidad a posiciones ya ocupadas. Este enfoque permite calcular movimientos de manera eficiente, especialmente en las fases iniciales de la partida, donde el tablero se encuentra más abierto y el espacio de búsqueda es considerablemente amplio.

En este contexto, los movimientos prometedores corresponden a las posiciones adyacentes a las ya ocupadas, ordenadas según su distancia al centro del tablero. Este criterio de ordenación busca maximizar la conectividad y el control estratégico del tablero.

### 1.2. Selección de Movimientos en Caso de Ausencia de Prometedores

Si no se identifican movimientos prometedores, el agente recurre al conjunto de posiciones libres del tablero, obtenidas mediante el método `get_possible_moves`. En este caso, se selecciona la primera posición disponible, garantizando que el agente siempre realice un movimiento válido.

Este enfoque en el diseño del agente **MordecaiBot**, busca un equilibrio entre la exploración exhaustiva del espacio de búsqueda y la capacidad de tomar decisiones rápidas y sensatas en escenarios donde el tiempo es un recurso limitado.

## 2. Evaluación de los Estados del Tablero para MTD(f) (Minimax)

El algoritmo asigna un valor a cada estado del tablero utilizando una función de evaluación (**evaluate**). Esta función considera los siguientes factores:

1. **Distancia al Camino Más Corto** (**shortest\_path\_distance**):
  - Evalúa la distancia mínima necesaria para que el jugador actual y el oponente completen su conexión en el tablero.
  - **Ponderación:**  $(d_{\text{op}} - d_{\text{jug}}) \times 50$
  - Un menor valor para el jugador actual y un mayor valor para el oponente resultan en un puntaje más alto.
2. **Distancia al Segundo Camino Más Corto** (**two\_distance**):
  - Considera caminos secundarios que podrían ser útiles para reforzar la estrategia del jugador o bloquear al oponente.
  - **Ponderación:**  $(s_{\text{op}} - s_{\text{jug}}) \times 20$
  - Promueve la creación de múltiples opciones estratégicas mientras penaliza las del oponente.
3. **Bonificación por Conectividad:**
  - Calcula una bonificación basada en la proximidad de las piezas del jugador al centro del tablero, incentivando una mayor conectividad y control estratégico.
4. **Bonificación por Bloqueo** (**blocking\_bonus**):
  - Evalúa la capacidad del jugador para bloquear las jugadas del oponente, dificultando su progreso hacia una conexión completa.
  - **Cálculo:** Se basa en la distancia mínima del oponente al camino más corto (**opp\_distance**) y asigna una bonificación proporcional.
  - **Ponderación:**  $w_b \times (d_{\text{op}}/100)$
  - Este factor incentiva movimientos que obstaculicen estratégicamente al oponente, aumentando las probabilidades de éxito del jugador.

## 3. Iterative Deepening

El agente utiliza un enfoque de búsqueda con profundización iterativa para explorar el espacio de búsqueda de manera incremental.

## 4. Transposition Table

La **Transposition Table** es una estructura de datos utilizada para almacenar información sobre estados previamente evaluados del tablero, con el objetivo de evitar cálculos redundantes y acelerar el proceso de búsqueda. En el contexto del agente **MordecaiBot**, esta tabla guarda:

- Valor de evaluación
- Profundidad de búsqueda alcanzada
- Tipo de límite (`exact`, `lower`, `upper`)
- Mejor movimiento asociado

Cada estado del tablero se representa mediante un hash único generado por el método `get_board_hash`. Durante la búsqueda, si un estado ya está en la tabla y su profundidad es suficiente, se reutiliza la información almacenada para evitar evaluaciones adicionales.

## 5. Null Window Search

El agente **MordecaiBot** utiliza una técnica conocida como **Null Window Search** dentro del algoritmo **MTD(f)** para optimizar la búsqueda de movimientos. Esta técnica consiste en realizar búsquedas con un rango de valores ( $\alpha$  y  $\beta$ ) muy estrecho, típicamente de tamaño cero, lo que permite determinar rápidamente si un movimiento es mejor o peor que un valor de referencia.

## 6. Observaciones

- El agente trata de jugar en **5.0s**
- A medida que crecen las dimensiones del tablero, la calidad de las jugadas se reduce
- Los parámetros se pueden tunear para que juegue más rápido o "piense" mejor
- **Es recomendable pasar una copia del tablero, ya que se usan algunos algoritmos que modifican la copia dada del tablero.**