MEMORIA PRÁCTICA 3:

Agentes en entornos con adversario

Se ha implementado el algoritmo *Mini-Max* acompañado de la poda *alfa-beta* para realizar la búsqueda del mejor movimiento a escoger frente a nuestro rival en el juego *Mancala*.

En el bot implementado, Helheim, se han utilizado únicamente los tipos de datos aportados. Se han añadido métodos y datos miembros de ámbito privado respecto a la implementación base que nos había sido aportada:

Datos miembro:

const int profundidad_max = ...;

Delimita la máxima profundidad a la que podrá ahondar el algoritmo en busca del estado más conveniente. Visto desde otra perspectiva, restringe el número de llamadas recursivas (al método *valorMIN_MAX(*)).

Player turno;

Esta variable contendrá el número de jugador (J1 o J2) que se nos ha asignado en la partida. Se inicializará en el método *nextMove()*.

• Player oponente;

Esta variable contendrá el número de jugador (J1 o J2) que se le ha asignado a nuestro contrincante en la partida. Se inicializará en el método *nextMove()*.

Métodos:

 int valorMIN_MAX(const GameState &state, const GameState &simulacion, int profundidad, int alfa,

int beta);

Devuelve el beneficio de un estado.

Este es el método recursivo. Su caso base es cuando llegamos a la profundidad máxima o cuando llegamos a un estado final (ya sea ganar o perder). En el caso base se limita a calcular el beneficio que nos aporta ese estado y lo devuelve.

En cualquier orto caso realiza una simulación de la partida para cada movimiento válido disponible y se calcula el beneficio que aporta la nueva situación. Dependiendo de si es nuestro turno(*MAX*) o el del adversario(*MIN*) actualiza el valor a devolver así como alfa o beta. Si se trata de una jugada del oponente actualiza *valor* y *beta* si el nuevo beneficio calculado es menor que el anterior guardado. Si la jugada nos corresponde a nosotros actualizamos *valor* y *alfa* si el nuevo beneficio calculado es mayor que el anterior guardado. Por último devolvería el último beneficio actualizado en la variable *valor*.

Si al actualizar los valores de *alfa* y *beta* llegamos a la situación en que alfa >= beta

se procedería a podar todas las ramas restantes por explorar (sale del bucle)

Move MINI_MAX(const GameState &state);

Este es el método inicial que se encarga de llamar a *int valorMIN_MAX(...)* para devolver la mejor opción de movimiento disponible. Según el beneficio que vayamos obteniendo vamos actualizando el mejor movimiento a tomar. Funciona como *MAX* en el algoritmo Mini-Max, es decir, actualizamos si el nuevo beneficio obtenido es mejor que el anterior.

• int calcular Utilidad (const Game State & simulacion);

Este es el método que implementa la heurística para calcular el beneficio de un estado de la partida determinado. Realmente es muy sencillo:

<u>beneficio = semillas en mi granero – semillas en su granero</u>

Indica si vamos ganando o perdiendo en ese estado. Cuando mayor es beneficio mayor será nuestra ventaja sobre el rival y viceversa.

Podemos dar una explicación de la implementación del algoritmo siguiendo el orden de ejecución del código:

El método llamado por el simulador es *nextMove(...)*. En este método inicializamos los datos miembros *turno* y *oponente*. Por último devolvemos el movimiento calculado por el método *MINI_MAX(...)*.

En $MINI_MAX(...)$ inicializamos las variables $mejor_movimiento = M_NONE$ (mejor movimiento asociado al mejor beneficio calculado hasta el momento. Al principio asignamos un movimiento nulo, no válido), $mejor_utilidad = -48$ (mejor beneficio calculado hasta el momento. Inicializado al menor valor alcanzable, es decir, perder la partida por el máximo de puntos), simulacion donde guardaremos los posibles estados al aplicar un movimiento al estado actual de la partida, alfa = -48 y beta = 48. A continuación iteramos por todos los posibles movimientos y si es factible según las reglas del juego reproduciremos una simulación de la partida tomando ese movimiento y calcularemos el beneficio que nos aporta. Cada vez que se acabe de estudiar un movimiento válido se actualizará, si corresponde, $mejor_utilidad$ y $mejor_movimiento$.

En *valorMIN_MAX(...)* nos encargamos de calcular el beneficio de los movimientos iterados en *MINI_MAX(...)*. Inicializamos una variable *valor* que será la que devuelva el beneficio asociado al estado y una variable *es_mi_turno* que nos permitirá identificar si realizar las operaciones asociadas a un estado *MAX* o a un estado *MIN*. Si es nuestro turno inicializamos *valor* a -48 y si no lo es a +48 (mínimo y máximo valor alcanzable en nuestra heurística). Al igual que antes creamos una variable *simulacion* por el mismo motivo. Comprobamos si es el caso base para devolver el valor que nos proporcione el método *calcularUtilidad(...)* y sino inicializamos una variable *salir* a *false* que usaremos para indicar si *alfa* >= *beta*, es decir, para indicar si debemos podar las ramas restantes del arbol. En este estado de la partida también disponemos de movimientos posibles así que deberemos iterar por ellos y si es factible repetir el proceso. Cuando se llegue a un caso base comenzará la regresión de los valores calculados a través de las llamadas recursivas. Al recibir un dato actualizamos *valor* y *alfa* si este dato es mayor que el que teníamos guardado anteriormente y estamos en nuestro turno; actualizamos *valor* y *beta* si este dato es menor que el que teníamos guardado anteriormente y es el turno del oponente.