

# Memoria Práctica 1

Técnicas de los Sistemas Inteligentes

Pablo Baeyens Fernández

Antonio Coín Castro

Curso 2018-2019

## Descripción general de la solución

El objetivo de esta práctica es programar un controlador en el entorno **GVGAI** que consiga superar varios niveles del juego *Boulder Dash*. Debido a las particularidades de este juego, dicho controlador deberá integrar comportamiento reactivo y deliberativo, pues a pesar de haber elegido un plan de acción pueden presentarse imprevistos durante el camino que haya que solucionar.

La integración del comportamiento deliberativo y reactivo se lleva a cabo en la función **act**, que en cada turno devuelve la siguiente acción que debe realizar el avatar. A grandes rasgos, esta función se comporta del siguiente modo:

- En primer lugar, comprueba si hay un camino o plan en ejecución. En caso negativo, se encarga de llamar a la función adecuada para crear uno.
- Una vez que se tiene un plan de acción, se simula la siguiente acción mediante el método **advance** de la clase **StateObservation** que proporciona el entorno. Si en la simulación no encontramos problemas, se procede a devolver la acción y finaliza la función. En otro caso, se pasa el control a una función **escape** para huir del posible peligro.
- Si en algún momento se detecta que el avatar ha quedado atrapado en un bucle, se ajustan distintos parámetros para intentar que salga de él. El último recurso es realizar una acción aleatoria mediante la función **randomEscape**. La detección de bucles es posible gracias al dato miembro **ultimaPos**, que mantiene siempre la última posición en la que se encontraba el avatar.

A la hora de buscar un plan de acción, siempre se intenta llegar al siguiente *objetivo*, que será una gema o la salida dependiendo de si se ha alcanzado el número de gemas necesario para superar el nivel o no. Hay una excepción a esta regla, y es cuando no se encuentra un camino viable al siguiente objetivo: en este caso, se intenta hacer caer una roca con la esperanza de abrir un nuevo camino.

Eliminando muchos detalles y simplificando la notación, la función principal del controlador quedaría como sigue.

---

```
function ACT(StateObservation so)
  avatar = getPlayer(so)
  if isInLoop() then
    return breakLoop(so)
  ultimaPos = avatar

  if path is empty then
    objective = computeNextObjective(so)
    path = getPath(ultimaPos, objective)
    siguienteAccion = path.next()

  if ! shouldEscape(siguienteAccion) then
    return siguienteAccion
  else
    path.clear()
    return escape(so)
```

---

## Comportamiento deliberativo

La parte deliberativa del agente consiste en trazar un plan para llegar al siguiente objetivo, conociendo **únicamente** el estado actual del juego. Esto quiere decir que un plan que parece seguro en un momento dado puede resultar en la muerte del avatar en turnos posteriores (para evitar esto es necesario programar un comportamiento reactivo).

Para trazar un plan empleamos una versión ligeramente modificada del **PathFinder** que integra el propio entorno GVGAI, encapsulado en la clase **AEstrella**. En esencia, la única modificación relevante es que sustituimos la heurística por una que tenga en cuenta el estado del juego actual, y no únicamente el inicial.

Sin entrar a describir el archiconocido algoritmo A\* que se emplea para la búsqueda de caminos, cabe destacar que mantenemos siempre una lista de objetivos, ordenados en principio por cercanía al avatar, y que se actualizan en cada llamada al algoritmo mediante la función **updateGoals**. También disponemos de una función **isSafe** que nos permite generar los vecinos de una casilla (arriba, abajo, izquierda y derecha) teniendo en cuenta solo las posiciones seguras o transitables. No se contemplan en esta etapa los enemigos como obstáculos, pues puede que se hayan movido en turnos posteriores.

Para utilizar este algoritmo llamamos a la función **getPath** pasándole el estado actual del juego, la posición inicial desde la que trazar el camino y el objetivo que queremos alcanzar (una gema, la salida, o excepcionalmente una casilla justo debajo de una roca). Esta función devuelve una lista de nodos (que se traducen en acciones) que nos llevarán, en principio, al objetivo del tipo deseado con **menor coste heurístico**, que no necesariamente será el más cercano.

## Heurística empleada

Para calcular el coste heurístico de un nodo aprovechamos el algoritmo de cálculo de caminos ya existente (**PathFinder**), que nos proporciona una estimación más o menos buena del coste de ir de una posición a otra, aunque solo tiene información del estado inicial del juego. Notamos que este algoritmo utiliza internamente como coste heurístico la distancia Manhattan, y evita obstáculos de tipo muro (id. 0) y de tipo roca (id. 7).

La idea es, para cada nodo, considerar como valor heurístico el mínimo de los costes que proporciona el **PathFinder** a todos los posibles objetivos del tipo deseado, partiendo desde dicho nodo. Si en alguno de los casos no hay camino posible, se considera como valor la distancia Manhattan entre las casillas.

Además, en cada uno de los caminos a cada objetivo se ajusta el coste heurístico (antes de calcular el mínimo) por elementos peligrosos y/o deseables. En particular, se incrementa considerablemente el coste por cada monstruo *cercano* en el camino (en el propio camino o en alguna casilla adyacente a una casilla del camino), y se decrementa ligeramente el coste si conseguimos pasar por debajo de una roca (es decir, hacerla caer).

---

```
function HEURISTICESTIMATEDCOST(Node n, StateObservation so)
    cost = +∞
    for goal in goals do
        path = staticPf.getPath(n, goal)
        if path is null then
            pathCost = manhattanDistance(n, goal)
        else
            pathCost = path.size()
            for node in path do
                for each adjacent node m do                                ▷ También el propio nodo n
                    if so.isMonsterIn(m.x, m.y) then
                        pathCost += 10
                    if so.isRockIn(node.x, node.y - 1) then                ▷ Hay una roca encima
                        pathcost -= 1
            cost = min(cost, pathCost)
    return cost
```

---

## Comportamiento reactivo

[En construcción]

### Comentarios al código proporcionado

Hemos observado que el método `getObservationGrid` de la clase `StateObservation` tiene un comportamiento inesperado. Cuando una roca está cayendo, mantiene y actualiza correctamente las dos posiciones que ocupa mientras cae, pero cuando deja de caer, sigue mostrando que la roca está en dos posiciones a la vez (en la que está realmente y la de justo encima). Esto provoca que, en ciertas situaciones muy concretas, el agente no consiga encontrar un camino correctamente (por ejemplo, si el único camino posible pasa por encima de una roca que ha caído).

No hemos conseguido arreglar este problema empleando el método `getMovablePositions`. Como este método no considera que una roca pueda estar en dos casillas a la vez, no tenemos forma inmediata de saber si una roca está cayendo y supone un peligro.

Lo único que hemos podido hacer para paliar el efecto adverso de este comportamiento es utilizar la función `getMovablePositions` a la hora de escapar (es decir, en el comportamiento reactivo), pues en ese caso solo nos interesa el estado inmediatamente siguiente del juego, y no tenemos que planificar un camino en función de si una roca está cayendo.