

Universidad Nacional
ARTURO JAURETCHE

Trabajo Práctico Final

Complejidad Temporal, Estructura de datos y Algoritmos
Primer cuatrimestre de 2020
Comisión 05 - Prof. Leonardo Amet

Alumno:	Almada, Federico
Número de legajo:	27787
Email:	federico.almada1998@gmail.com
DNI:	41.136.004

Índice

1. Introducción	2
1.1. Objetivos generales	2
2. Descripción del juego	3
3. Algoritmo MiniMax	3
4. Diagrama de clases UML	4
5. Problemas encontrados	4
5.1. Soluciones de problemas	4
6. Interfaz del juego	5
7. Posibles mejoras	6
8. Conclusiones	6
9. Bibliografía	7

1. Introducción

El presente informe es para el Trabajo Práctico Final de la materia Complejidad Temporal, Estructura de datos y Algoritmos que consiste en desarrollar un juego de cartas entre dos contrincantes (el usuario y la computadora). El objetivo principal del mismo es programar la Inteligencia Artificial (IA) con la cual la computadora va a elegir sus cartas, esto se hará mediante un árbol MiniMax.

1.1. Objetivos generales

- Implementar el armado del árbol de decisiones.
- Desarrollar la estrategia con la que la IA tomará decisiones favorables.
- Desarrollar la metodología con la que la IA irá descartando sus cartas.
- Presentar el desarrollo del trabajo así como también los problemas hallados y sus soluciones.

2. Descripción del juego

Básicamente es un 1 vs 1 entre dos jugadores, primero juega el usuario y luego es el turno de la computadora. El juego consta de un mazo de 12 cartas enumeradas del 1 al 12, a cada participante le corresponde 6 cartas aleatorias del mazo. También, el juego establece un límite al azar entre un rango especificado. A medida que los jugadores van descartando sus cartas, se forma un montículo en donde se sumaran todas las cartas descartadas, el jugador que pierde será el que tire la carta que haga que el montículo supere el límite asignado.

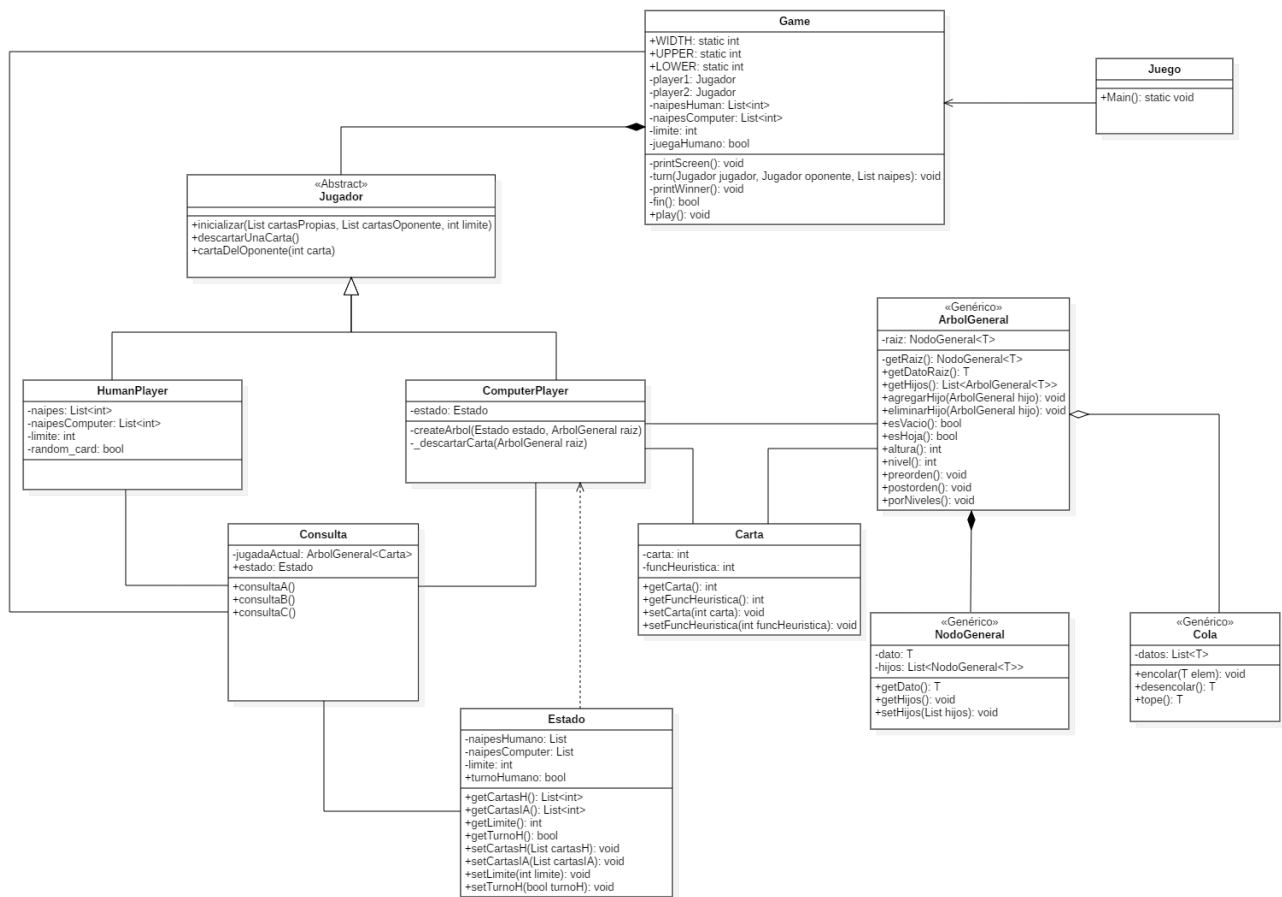
3. Algoritmo MiniMax

En resumidas palabras, consiste en la elección del mejor movimiento para la computadora, suponiendo que el usuario elegirá uno que le pueda perjudicar. Para elegir la mejor opción este algoritmo realiza un árbol de búsqueda con todos los posibles movimientos, luego recorre todo el árbol de soluciones del juego a partir de un estado dado, es decir, a partir de una jugada realizada. Por lo tanto, este algoritmo será ejecutado cada vez que juegue la computadora.

En el caso actual, este algoritmo le será muy útil a la computadora para ir descartando cartas cuando sea su turno, ya que de antemano sabrá cuales son sus mejores jugadas y por cual camino tendrá más posibilidades de ganar.

Para saber que jugada le conviene o no a la computadora, existe una estrategia o funcion heuristica que indica cual jugada es más conveniente hacer, si la funcion heuristica tiene un valor alto, entonces le conviene a la computadora, en caso contrario, le conviene al oponente.

4. Diagrama de clases UML



En el diagrama de clase se muestra como la clase `ComputerPlayer` es la que tiene más relaciones con las demás clases en todo el programa. En la clase `Estado` se almacena cada estado o jugada que será necesaria para ir armando el árbol de decisiones. Por otro lado, la clase `Consulta` es la que tiene todos los métodos necesarios con los cuales el usuario en cada momento del juego podrá solicitar una funcionalidad para ver el desarrollo del árbol en cualquier jugada del árbol de soluciones.

5. Problemas encontrados

Durante el desarrollo del juego surgieron distintos problemas, por un lado, el mayor de los problemas fue la hora de la creación del árbol de posibilidades, en el método Inicializar de la clase ComputerPlayer. Por otro lado, en el mismo método, también ocurrieron algunos problemas en relación a la asignación de la función heurística.

5.1. Soluciones de problemas

Para solucionar el armado del árbol, lo que se hizo fue crear un algoritmo recursivo que permita armar el árbol lo más eficiente posible, de tal forma que se pare con el armado del árbol cuando se llegue a un caso base. El caso es cuando se llega a un nodo o carta, donde el límite del juego sea menos a 0. Por otro lado, en relación a la asignación de la función heurística, a medida que el árbol de decisiones vuelve de la recursión, se realizó un booleano que, dependiendo el valor heurístico de los nodos hijos de cada nodo raíz, se maximiza o minimiza su valor de función heurística. Cuando sea el turno de la IA se maximiza el resultado, y cuando sea el turno de la computadora se minimiza su resultado.

6. Interfaz del juego

```
LIMITE: el límite actual es de: 26
> ¿Qué desea hacer?
1. Mostrar resultados a partir de esta jugada.
2. Mostrar posibles jugadas a partir de una carta.
3. Reiniciar juego.
4. Seguir jugando.
Seleccione una opción: 4

Turno Humano
Cartas disponibles:
(2) (10) (9) (6) (12) (4)

El humano está evaluando su mejor opción...

Ingrese una carta: 12

-----
El humano ha descartado la carta: 12
```

Como se pudo observar, primero se asigna un límite al azar, entre un rango determinado por el juego. El humano va a tener en cada jugada la posibilidad de hacer una consulta. Cuando el humano descarta su carta, se invierte el turno y la IA utiliza la función heurística para decidir cual será su mejor opción. Como se puede ver en la siguiente captura, el color verde indica que es una buena jugada para la computadora, por el contrario, el color rojo indicia que es una buena jugada para el usuario.

```
LIMITE: el límite actual es de: 14

Turno IA
Cartas disponibles:
(1, +1) (3, +1) (5, -1) (7, +1) (8, -1) (11, +1)

La Inteligencia Artificial está evaluando su mejor jugada..

-----
La Inteligencia Artificial ha descartado la carta:7
-----
-----
```

7. Posibles mejoras

Una mejora posible podría ser que el turno de los jugadores se invierta cuando el usuario lo desee, o sino, que sea elegido aleatoriamente por el juego. También sería ideal implementar un sistema de dificultades para que la IA le de más oportunidades de ganar al usuario. Por ejemplo, que exista una dificultad 'Normal' en donde la computadora tenga solo un 60 por ciento de posibilidades de ganar.

8. Conclusiones

En conclusión, los distintos problemas que fueron surgiendo en la implementación se pudieron solucionar, luego fue mas sencillo seguir con el desarrollo del juego.

Quedó demostrado que con el algoritmo MiniMax, la IA gana en la mayoría de los casos, sin embargo, hay ciertas ocaciones en donde si el humano juega bien puede llegar a ganar.

Para mejorar la eficiencia del árbol de decisiones se decidió hacer un caso donde que permita frenar el armado del árbol MiniMax.

Por último, el trabajo fue de mucha utilidad para solidificar los conceptos aprendidos durante el transcurso de la cursada.

9. Bibliografía

[1] Devcode.la - "*El algoritmo Minimax y su aplicación en un juego*"
<https://devcode.la/tutoriales/algoritmo-minimax>