

Patrimonio educativo y cultural

## JUEGO DE DOMINÓ USANDO MONTE CARLO TREE SEARCH COMO INTELIGENCIA DE MÁQUINA

Jhoan Manuel Díaz

Código: 2141846

Diana Alejandra Herrera

Código: 2162017

Víctor Alfonso Mantilla

Código: 2151846

Karen Daniela Rodríguez

Código: 2161906

### Contenido

Motivación

Dominó con Monte Carlo Tree Search

Dominó

Monte Carlo Tree Search

Estimación de Parámetros

Derivaciones

Resultados

Conclusiones

Trabajo Futuro



#### Motivación

- Monte Carlo Tree Search (MCTS) es una novedosa técnica de toma de decisiones en juegos de mesa simulados.¹
- ≡ El triunfo de Alpha Go, el cual usa MCTS, para el juego de mesa Go ha impulsado el estudio de esta técnica en diversos juegos de mesa.²
- No existe una implementación de MCTS para simular el juego de Dominó que sea conocida por los investigadores.



Winands, Mark. (2015). Monte-Carlo Tree Search in Board Games. 1-30.  $10.1007/978-981-4560-52-8_27-1200-1000$ 

<sup>&</sup>lt;sup>2</sup>Hölldobler, Steffen Möhle, Sibylle Tigunova, Anna. (2017). Lessons Learned from AlphaGo.

#### Dominó



- □ Inventado en China en el siglo XII.<sup>3</sup>
- Se juega con 28 fichas en su forma más común.
- Se implementa una versión simple de dos jugadores (Humano vs. Máquina) para esta investigación.



<sup>&</sup>lt;sup>3</sup>Rupérez, José Antonio et al, Dominó, dominó, dominique. Revista de Didáctica de las Matemáticas Números, 94 . (pp. 123-131)

## Reglas del juego





#### Monte Carlo Tree Search



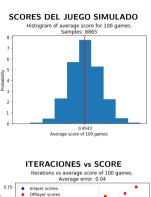
$$UCB1 = \frac{t}{n} + c\sqrt{\frac{In(N)}{n}}$$

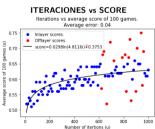
N: n del nodo padre.

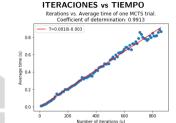
 $score = egin{cases} \mathbf{0} \text{ si empata o pierde} \\ \mathbf{1} \text{ si gana} \end{cases}$ 

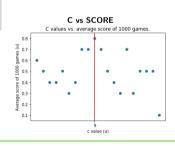


#### Estimación de Parámetros









#### **Derivaciones**

#### Estimación de las iteraciones para 10s por jugada

$$T = 0.0010i - 0.003$$

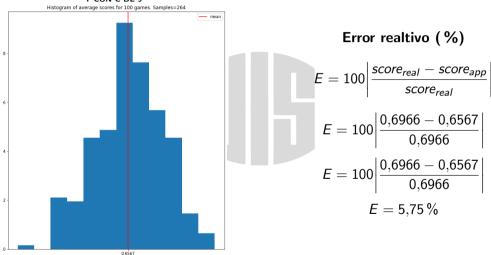
$$i = \frac{10 - 0,003}{0,0010} = 9997$$

#### Estimación del score esperado para 10000 iteraciones

$$score = 0.0298 ln(4.81161i) + 0.3753$$
  
 $score = 0.0298 ln(4.81161(10000)) + 0.3753$   
 $score = 0.0298 ln(48116.1) + 0.3753$   
 $score = 0.0298(10.7814) + 0.3753$   
 $score = 0.32128 + 0.3753 = 0.6966$ 

#### Resultados

#### SCORES CON 10000 ITERACIONES Y CON C DE 9



Universida Industrial d Santande

#### **Conclusiones**

- El MCTS es un método efectivo como inteligencia de máquina para el dominó.
- La cantidad de iteraciones puede usarse como control de dificultad del juego simulado.
- El aumento en la efectividad del MCTS implementado está limitado al recurso computacional disponible.

### Trabajo Futuro

- Refinar la estimación del parámetro c.
- Conseguir recursos computacionales más potentes para intentar mejorar la efectividad del MCTS implementado.
- m Implementar una aplicación interactiva con el método propuesto.

# GRACIAS POR SU ATENCIÓN

¿PREGUNTAS?

