## Resolución Cubo de Rubik usando Simulated Annealing

Sebastián Cobaise (1) Arturo Lazcano (2)

(1) Departmento de Ingeniería Matemática, Universidad de Chile, scobaise@hotmail.com

(2) Departmento de Ingeniería Matemática, Universidad de Chile, arturo.laz.gon@gmail.com

Profesor: Joaquin Fontbona; Auxiliares: Pablo Araya y Bruno Hernández 20-12-2021

## Resumen

El objetivo del proyecto es usar Simulated Annealing, un algoritmo estocástico con origen en la metalurgia, para resolver el cubo de Rubik de 3x3 y de 2x2 en el menor tiempo posible. Para esto, se hace uso del paper "Solving the Rubik's Cube using Simulated Annealing and Genetic Algorithm"junto con la bibliografía y cátedras del curso MA4402 - Simulación estocástica.

El código de este proyecto es escrito en Python y hace uso de librerías básicas como numpy y matplotlib.

## 1 Modelamiento

El objetivo de este trabajo es usar el algoritmo de optimización Simulated Annealing para resolver un cubo de Rubik en el menor tiempo posible. Para ello, se plantea el cubo como una matriz M, donde M(i,j) representa el color de una pieza pequeña en alguna cara del cubo, también es necesario definir una función objetivo a minimizar, el grafo subyacente y afinar parámetros para optimizar la velocidad de resolución.

## 2 Simulated Annealing

La función objetivo del algoritmo para el puzzle 3x3 será

 $f(Cubo) = \sum_{i=1}^{3} \sum_{j=1}^{18} U(i, j)$ , donde U(i, j) vale 0 si el color de M(i, j) es el correcto y 1 en caso contrario.

Análogamente, para el cubo 2x2, 
$$f(Cubo) = \sum_{i=1}^{2} \sum_{j=1}^{12} U(i, j)$$
.

Cada vértice del grafo subyacente será una matriz que represente un estado del cubo y sus vecinos serán los 18 estados posibles tras aplicar una rotación en algún eje del cubo.

Simulated Annealing iterativamente toma una probabilidad P para cambiar el estado actual del cubo de x a y, con  $P = min(e^{\frac{f(x)-f(y)}{T}}, 1)$ , donde T es la temperatura del sistema, usualmente escrita como  $1/\beta$ , para afinar el algoritmo se debe elegir una función de crecimiento adecuada para  $\beta$ .

Por último, se hablará de la optimización de este problema, los problemas encontrados y los resultados, tanto en tiempo como en cantidad de movimientos realizados.

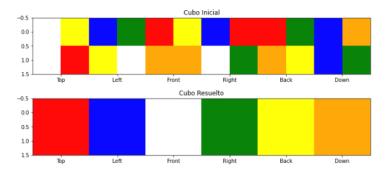


Figura 1: Ejemplo de cubo 2x2 resuelto por el algoritmo