Cómputo Evolutivo

Stalin Muñoz Gutiérrez

Centro de Ciencias de la Complejidad Universidad Nacional Autónoma de Mexico (UNAM)

Resolver problemas por evolución

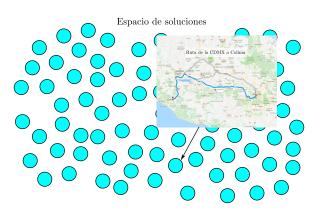
El cómputo evolutivo es una manera de resolver problemas enfocándose en las preguntas:

- ¿qué resolver?
- ¿qué es una buena solución al problema?

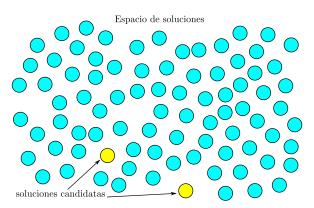
Los algoritmos de cómputo evolutivo son parte de una categoría de algoritmos denominados *algoritmos de búsqueda metaheurísticos*.

Espacio de soluciones a un problema

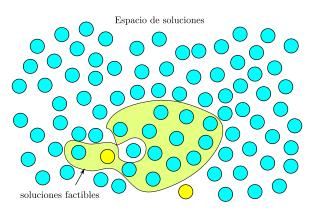
El conjunto donde existen todas las posibles soluciones a un problema.



Soluciones candidatas Cualquier elemento del espacio de soluciones.

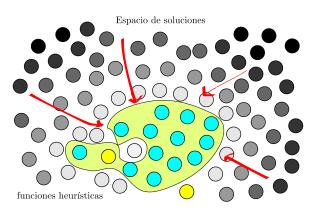


Soluciones factibles Satisfacen un conjunto de restricciones.



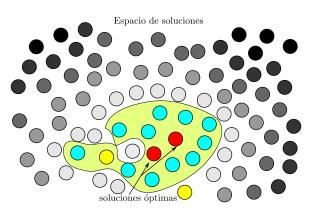
Funciones heurísticas

Guían al algoritmo hacia las regiones factibles.



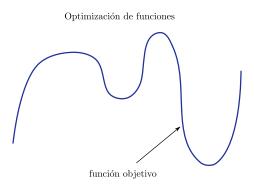
Soluciones óptimas

Las mejores soluciones factibles posibles.

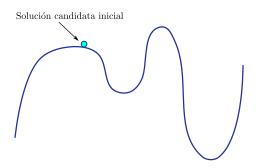


Problema de optimización

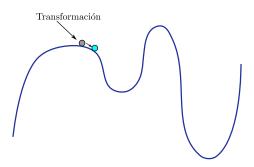
Encontrar los valores extremos, máximos o mínimos, de una función objetivo.



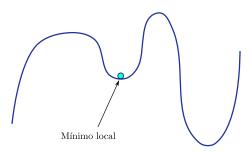
Algoritmos de búsqueda local



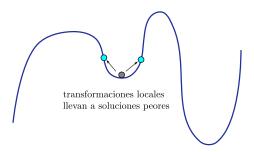
Algoritmos de búsqueda local



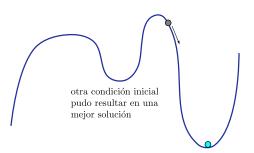
Algoritmos de búsqueda local



Algoritmos de búsqueda local



Algoritmos de búsqueda local

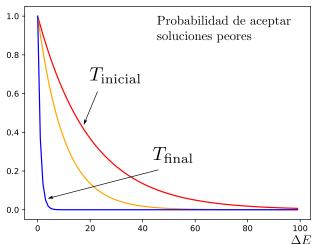


El algoritmo de recocido simulado (SA)

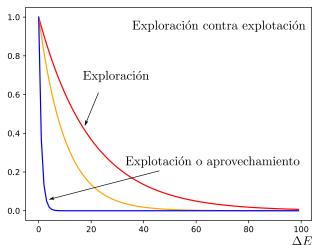
Un algoritmo capaz de escapar óptimos locales

El algoritmo de recocido (o templado) simulado (simulated annealing) es un algoritmo metaheurístico capaz de escapar de óptimos locales. Esta inspirado en un proceso de calentamiento y enfriamiento controlado en el cual un sólido puede alcanzar un arreglo cristalino muy regular al ser enfriado de manera suficientemente lenta.

Soluciones peores pueden aceptarse



Soluciones peores pueden aceptarse



Algoritmo de templado simulado

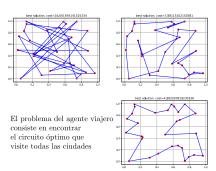
Algoritmo: SA

```
Entradas: T_i:
                                                                                                    // temperatura inicial
           T_f;
                                                                                                       // temperatura final
                                                                                            // constante de enfriamiento
                                                           // número de movimientos hasta el equilibrio térmico
            n:
           muestrear:
                                                                 // muestra aleatoria en el espacio de soluciones
           mover: S \rightarrow S;
                                                                                  // vecino aleatorio de una solución
           energia : S \to \mathbb{R} ;
                                                                                              // energía de una solución
Salida : Solución subóptima
T \leftarrow T_i;
                                                                                       // Se inicializa la temperatura
x \leftarrow \mathsf{muestrear}() \; ; \; e \leftarrow \mathsf{energia}(x) \; ;
                                                                         // solución candidata inicial y su energía
mientras T > T_f hacer
       i \leftarrow 1;
       mientras i \leq n hacer
              x' \leftarrow \mathsf{mover}(x) : e' \leftarrow \mathsf{energia}(x') :
                                                                          // solución candidata vecina y su energía
              si e' < e entonces
                     (x,e) \leftarrow (x',e'):
                                                                                // acepta un estado de menor energía
              en otro caso
                     r \leftarrow aleatorio.uniforme(0,1);
                                                                   // r es un número aleatorio entre 0 y 1
                   \begin{array}{c} \text{si } r < exp\left(\frac{-(e'-e)}{kT}\right) \text{ entonces} \\ \mid \quad (x,e) \leftarrow (x',e') \text{ ;} \\ \text{fin} \end{array}
                                                                                // acepta un estado de mayor energía
              i \leftarrow i + 1;
                                                                                                  // se enfria el sistema
fin
```

Ejemplo de aplicación de SA a un problema de permutaciones

El problema del agente viajero

Un agente viajero debe visitar exactamente n ciudades. Se desea encontrar el orden en que dichas ciudades deben visitarse tal que el costo sea mínimo.



Soluciones candidatas y vecinas

Solución candidata

Una solución candidata es una permutación de ciudades:

$$x = \begin{bmatrix} B & C & G & H & J & D & A & E & G & F \end{bmatrix}$$

Solución vecina

intercambiando dos ciudades adjacentes:

2 intercambiando dos ciudades cualesquiera:

$$x = \begin{bmatrix} B & C & G & H & J & D & A & E & G & F \end{bmatrix}$$

$$x' = \begin{bmatrix} B & C & G & G & J & D & A & E & H & F \end{bmatrix}$$

3 invirtiendo el orden de una subruta:

$$x = \begin{bmatrix} B & C & G & H & J & D & A & E & G & F \end{bmatrix}$$

$$x' = \begin{bmatrix} B & C & G & A & D & J & H & E & G & F \end{bmatrix}$$

Función de energía

Energía de una solución candidata La energía es el costo de la ruta.

$$\text{energía}(x) = \sum_{i=1}^{n} \text{costo}(x_i, x_{(i \mod n)+1})$$

Búsquedas metaheurísticas

[Gendreau y Potvin 2010; Handbook of metaheuristics]

Las metaheurísticas, son métodos de solución que orquestan procedimientos de mejora local con estrategias de alto nivel para crear un proceso capaz de escapar de un óptimo local y desempeñar una búsqueda robusta en el espacio de soluciones.

Búsquedas metaheurísticas

[Gendreau y Potvin 2010; Handbook of metaheuristics]

Las metaheurísticas, son métodos de solución que orquestan procedimientos de mejora local con estrategias de alto nivel para crear un proceso capaz de escapar de un óptimo local y desempeñar una búsqueda robusta en el espacio de soluciones.

El término fue acuñado por Fred Glover en 1986 para categorizar su algoritmo *Búsqueda Tabú* (*Tabu Search* (*TS*)).

Metáforas

Matemáticas + Inspiración

Las metaheurísticas muchas veces combinan técnicas formales con estrategias informales observadas en procesos naturales (incluye humanos y sus artefactos).

Parten de la aceptación de que el espacio de búsqueda es computacionalmente intratable. Es decir, de que no conocemos si existen algoritmos eficientes para resolverlos de manera exacta. Por lo tanto, se vale utilizar métodos informales, estratégias algoritmicas que subjetivamente intuímos pueden funcionar para abordar el problema a resolver.

Los algoritmos admiten hibridación de técnicas.

¿Cuándo usar algoritmos metaheurísticos?

La última línea de defensa

En palabras del investigador Carlos Coello Coello del Centro de Investigación y de Estudios Avanzados del Instituto Politécnico Nacional, "los algoritmos metaheurísticos constituyen la última línea de defensa en optimización".