

Universidade Federal Da Fronteira Sul

INTELIGÊNCIA ARTIFICIAL

Acadêmico : Sebastien Lionel Lubin

Curso: Ciência da Computação

O que é?

Um exemplo de aplicação da busca por têmpera simulada pode ser a solução do problema do caixeiro-viajante, que consiste em encontrar o menor caminho que passa por todas as cidades em um mapa. A ideia é encontrar um caminho aproximado para esse problema, já que encontrar a solução exata para grandes mapas é um problema NP difícil.

```
procedimento SA (f(.), N(.), \alpha, SAmax, T_0, s)
  s* ← s {Melhor solução obtida até então}
  IterT \leftarrow 0 {Número de iterações na temperatura T}
  T \leftarrow T_0 {temperatura corrente}
  enquanto (T > 0.0001)
     enquanto (IterT < SAmax) faça
       IterT ← IterT + 1
       Gerar um vizinho (s') aleatoriamente na vizinhança Nk(s)
       \Delta = f(s') - f(s)
       se (\Delta < 0) então
         s \leftarrow s
         se (f(s') < f(s^*)) então s^* \leftarrow s'
       senão
         Tome x \in [0,1]
         se (x < e^{-\Delta/T}) então
           s = s
       fim-se
     fim-enquanto
     T = T \times \alpha
     IterT = 0
  fim-enquanto
  retorne s*
fim-procedimento
```

A implementação foi baseada nessa ideia

A classe BuscaLocalTemperaSimulada recebe como parâmetros uma vizinhança, uma solução ótima conhecida (para avaliação de desempenho), um parâmetro mandatório (para ajuste da temperatura) e uma solução inicial (opcional).

```
from AlgoritmoBusca import AlgoritmoBusca
import time
from Vizinhanca import Vizinhanca
from Vizinhanca2opt import Vizinhanca2opt
from Solucao import Solucao
import random
import math
class BuscaLocalTemperaSimulada(AlgoritmoBusca):
   def init (self, vizinhanca: Vizinhanca, solucao otima, parametro mandato, solucao: Solucao = None):
       super().__init__("BTS"+vizinhanca.nome, vizinhanca.distancias, solucao otima)
       self.parametro mandato = parametro mandato
       self.vizinhanca = vizinhanca
       self.solucao = self.gerar solucao inicial aleatoria() if solucao is None else solucao
```

O método buscar solução implementa o algoritmo de busca em si. Ele mantém uma lista de soluções visitadas e atualiza a solução atual a cada iteração, tentando encontrar uma solução melhor do que a atual através da exploração de vizinhos.

```
def buscar_solucao(self) -> list[Solucao]:
    solucao list = [self.solucao] # Adiciona a solução atual à lista de soluções
   iteracao = self.solucao.iteracao + 1 # Incrementa a iteração
   melhor qualidade = self.solucao.qualidade # Salva a melhor qualidade atual
   caminho atual = self.solucao.ciclo[:] # Salva o caminho atual
    i inicial, j inicial = 0, 1 # Define os índices iniciais para a busca na vizinhano
   temperatura = self.solucao.custo * self.parametro mandato # Define a temperatura :
    alpha = 0.95 # Define o parâmetro de resfriamento
   while time.time() < self.tempo limite: # Enquanto o tempo limite não for atingido
       <u>vizinho = self.vizinhanca.proximo vizinho(self.s</u>olucao, i_inicial, j_inicial)
       iteracao += 1 # Incrementa a iteração
        delta = vizinho.custo - self.solucao.custo # Calcula a diferença de custo enti
       if delta < 0: # Se o vizinho for melhor que a solução atual
           self.solucao = vizinho # Define o vizinho como a nova solução
           caminho_atual = self.solucao.ciclo[:] # Atualiza o caminho atual
           if self.solucao.custo < melhor qualidade: # Se a nova solução for melhor (
               melhor qualidade = self.solucao.custo # Atualiza a melhor qualidade at
           solucao list.append(self.solucao) # Adiciona a nova solução à lista de sol
           if temperatura == 0: # Se a temperatura atingir o valor mínimo
                return [self.solucao] # Retorna a solução atual como a melhor solução
```

O processo de resfriamento gradual é implementado através da atualização da temperatura em cada iteração. Se o algoritmo encontrar um vizinho com uma solução melhor do que a atual, ele faz a transição para o novo estado. Caso contrário, ele pode aceitar o vizinho com uma probabilidade baseada na temperatura e na diferença de custo entre a solução atual e a do vizinho. O algoritmo termina quando atinge o tempo limite. A lista de soluções visitadas é retornada como resultado da execução.

```
p_aceitacao = math.exp(-delta/temperatura) # Calcula a
if random.random() < p_aceitacao:
    self.solucao = vizinho # Aceita o vizinho como a no
    caminho_atual = self.solucao.ciclo[:]
    solucao_list.append(self.solucao) # Adiciona a solu

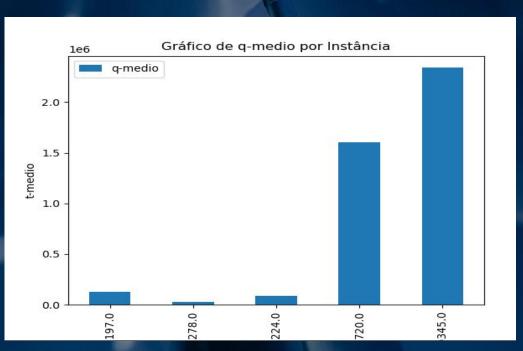
i_inicial = (i_inicial + 1) % (len(caminho_atual) - 1) # /
if i_inicial == 0:
    j_inicial += 1 # Incrementa o indice de coluna para a

if j_inicial == len(caminho_atual): # Se o indice de coluna para o

temperatura = temperatura * alpha # Atualiza a temperatura

return solucao_list # retorna a lista de</pre>
```

Resultado da amostra





Concluindo que, a busca de têmpera simulada pode ser uma abordagem útil e eficaz para resolver problemas de otimização não lineares e não convexos, mesmo quando a função objetivo é complexa e não há uma formulação matemática precisa disponível. No entanto, é importante reconhecer que, como qualquer algoritmo de otimização, a busca de têmpera simulada tem suas limitações e pode não ser a solução ideal em todos os cenários. É importante avaliar cuidadosamente as características do problema a ser resolvido antes de decidir se a busca de têmpera simulada é a abordagem mais adequada.