Heurísticas para um problema NP-Difícils Algoritmos e Estrutura de Dados III

Gabriel Pereira Soares Gustavo Fernandez Pascoaleto Jorran Luka Andrade dos Santos Letícia Freitas de Oliveira Lucas Pessoa Oliveira Alves Pedro Henrique de Almeida

Universidade Federal de Alfenas, Abril de 2024



Conteúdo

- Introdução
- 2 Algoritmos Utilizados
- Resultados

Tópicos

- Introdução
- 2 Algoritmos Utilizados
- Resultados

Introdução

- O problema de Soma de Subconjuntos é definido como a busca por determinar se existe um subconjunto dentro de um conjunto dado de números inteiros, cuja soma seja igual a um valor alvo específico.
- Este problema é conhecido por sua complexidade computacional.

Introdução

- Para enfrentar o desafio do problema de Soma de Subconjuntos, foram implementadas duas heurísticas distintas:
 - Algoritmo de busca local.
 - Algoritmo evolutivo.
- A comparação entre as heurísticas será realizada com base em dois critérios principais:
 - Tempo de execução.
 - Qualidade das soluções encontradas.

Tópicos

- Introdução
- 2 Algoritmos Utilizados
- Resultados

Algoritmos Utilizados

- Algoritmo Evolutivo.
 - O algoritmo evolutivo é uma heurística, onde uma população de soluções evolui ao longo de várias gerações para encontrar uma solução otimizada para um problema.
- Algoritmo de Busca local.
 - O algoritmo de busca local é uma heurística que busca encontrar uma solução melhor a partir de uma solução inicial, explorando as soluções vizinhas.

Algoritmo Evolutivo

- O algoritmo Evolutivo utiliza operações de seleção, cruzamento e mutação para melhorar a qualidade das soluções ao longo do tempo.
- Exemplo de passos do Algoritmo:
 - Inicialização: Gera uma população inicial de soluções aleatórias.
 - Avaliação: Calcula a aptidão (fitness) de cada indivíduo na população.
 - Seleção: Seleciona pares de indivíduos (pais).
 - Cruzamento: Gera novos indivíduos (filhos) combinando partes dos pais selecionados.

Algoritmo Evolutivo

• Mutação:

Aplica mutações aleatórias aos filhos para introduzir variação.

Substituição:

Forma uma nova população a partir dos filhos gerados.

Repetição:

 Repete os passos de avaliação, seleção, cruzamento e mutação por um número definido de gerações.

Terminação:

• Retorna o melhor indivíduo encontrado ao final das gerações.

Algoritmo Evolutivo

```
ctorcint> genetic algorithm(int target sum, const vectorcint>& elements, double& best fitness) (
 srand(time(θ));
 vector<vector<int>> population = initialize population(POPULATION SIZE, elements.size()):
 vectorkint> best solution:
 best fitness = INFINITY;
 for (int generation = 0; generation < MAX_GENERATIONS; ++generation) {
     vectorcdouble> fitnesses(population.size());
     for (size t i = 0; i < population.size(); ++i)
         fitnesses[i] = 1.0 / (1 + fitness(population[i], elements, target_sum));
     vector<vector<int>> new_population;
     for (int i = 0; i < POPULATION_SIZE / 2; ++i) {
         paircvectorcint>, vectorcint>> parents = selection(population, fitnesses);
         pair(vector(int>, vector(int>> children = crossover(parents.first, parents.second);
         mutate(children.first);
         mutate(children.second);
         new population.push back(children.first):
         new population.push back(children.second);
     population = new_population;
         double current fitness = fitness(individual, elements, target sum):
         if (current fitness < best fitness) (
             best fitness = current fitness:
             best solution - individual:
         for (size t i = 0; i < individual.size(); ++i) {
                 total == elements[i];
             best fitness = 0:
  return best solution;
```

Figura: Algortimo Evolutivo

Algoritmo de Busca local

- O algoritmo de Busca local realiza pequenas mudanças na solução atual para explorar novas soluções e melhorar a qualidade da solução encontrada.
- Exemplo de passos do Algoritmo:
 - Inicialização: Definir uma solução inicial aleatória.
 - Avaliação: Calcular a aptidão (fitness) da solução inicial.
 - Busca Local: Repetir por um número definido de iterações:
 - Gerar uma nova solução vizinha invertendo um bit aleatório da solução atual.
 - Calcular a aptidão da nova solução.
 - Se a nova solução for melhor, atualizá-la como a melhor solução encontrada.
 - Terminação: Retornar a melhor solução encontrada após o número definido de iterações.



Algoritmo de Busca local

```
int bestFitness = calculateFitness(bestSubset, elements, target); // calcula a fitness da solucao inicial
    wetter(int) mediulset = bestSubset; // cris una sova solucao vizinha a partir da melbor int index[ofi]p = rano() % elements.izae(); // escolbe us indice aleatoria para inverter mediunte[index[ofi]p] = 1 - mediubret[index[ofi]p] = // merce o bit (0 - 1, u \le 1 - u).
     int newFitness - calculatefitness(newGubset, elements, tanget); // Calcula a fitness da nova solução
```

Figura: Algoritmo de Busca local

Descrição das Instâncias

- Para avaliar o desempenho das heurísticas implementadas, foram propostas diferentes instâncias de teste.
- As instâncias foram escolhidas para representar uma variedade de cenários, com conjuntos de números de diferentes tamanhos e distribuições

Descrição das Instâncias

- Exemplos de algumas Instâncias:
- Conjunto 1 original:
 - 1, 2, 3, 5, 7, 10, 12, 14, 15, 18, 20, 22, 25, 27, 30, 35, 40, 45, 50, 55

Conjunto 2:

- Tamanho: 10 elementos.
- Características: Valores ímpares em sequência.
- Propósito: Testar a eficiência do algoritmo em um conjunto pequeno e relativamente uniforme.

Conjunto 3:

- Tamanho: 10 elementos.
- Características: Valores com variação.
- Propósito: Testar a eficiência do algoritmo em um conjunto pequeno com variação de valores.



Tópicos

- Introdução
- 2 Algoritmos Utilizados
- Resultados

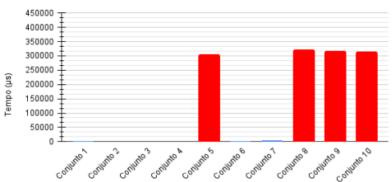
Busca Evolutiva

Algoritmo Busca Evolutiva	
Conjunto	Tempo (µs)
Conjunto 1	807
Conjunto 2	643
Conjunto 3	334
Conjunto 4	712
Conjunto 5	302901
Conjunto 6	1898
Conjunto 7	3416
Conjunto 8	319420
Conjunto 9	316566
Conjunto 10	313360

Figura: Tabela Busca Evolutiva

Busca Evolutiva

Algoritmo Busca Evolutiva



Busca local

Algoritmo Busca Local	
Conjunto	Tempo (µs)
Conjunto 1	2420
Conjunto 2	1772
Conjunto 3	2329
Conjunto 4	1545
Conjunto 5	3060
Conjunto 6	2518
Conjunto 7	1255
Conjunto 8	1095
Conjunto 9	1916
Conjunto 10	2096

Busca local

Algoritmo Busca Local

