# Metaheurística GRASP

(Greedy Randomized Adaptive Search Procedures)

Airton Bordin Junior

[airtonbjunior@gmail.com]

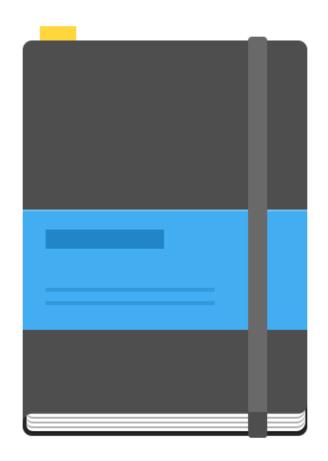
Metaheurísticas - Prof. Dr. Celso Gonçalves Camilo Junior

Mestrado em Ciência da Computação 2017/2

Universidade Federal de Goiás (UFG) - Instituto de Informática – Setembro/2017

## Programação

- Introdução
- Busca Local
- GRASP
- Referências



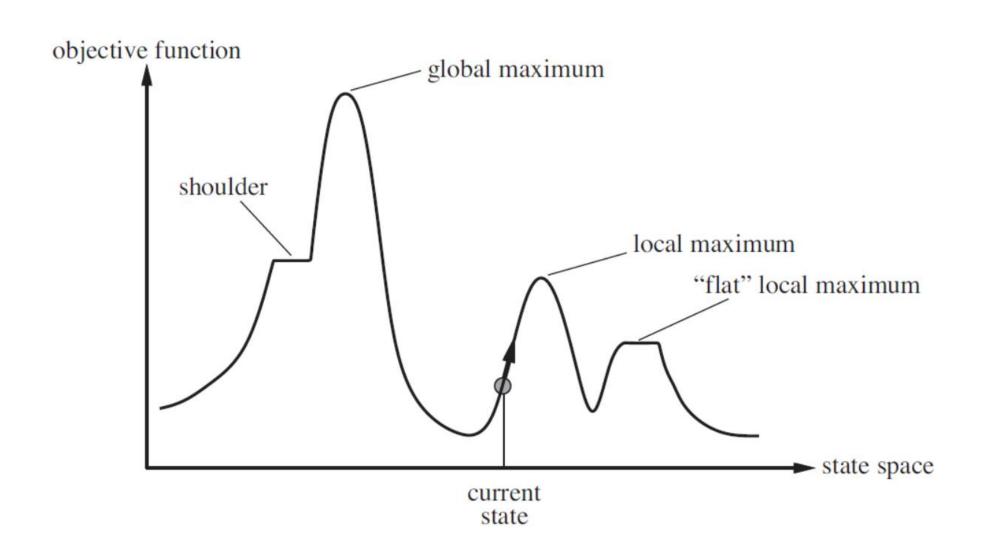


#### Busca Local

- Algoritmos de busca local operam sobre um único estado corrente, ao invés de vários caminhos;
- Em geral se movem apenas para os vizinhos desse estado;
- Geralmente, cada solução candidata tem mais de uma solução vizinha
  - A escolha de qual será a próxima deve ser feita tomando em consideração apenas a vizinhança da solução atual.
- O caminho seguido pelo algoritmo não é guardado\*.



#### Busca Local





#### GRASP

- Feo e Resende, 1989
  - A probabilistic heuristic for a computationally difficult set covering problem
  - Problemas difíceis de cobertura de conjuntos

#### A probabilistic heuristic for a computationally difficult set covering problem

Authors: Thomas A Feo The University of Texas, Austin, TX 78712, USA

Mauricio G. C Resende University of California, Berkeley, CA 94720, USA

#### Published in:

Journal

Operations Research Letters archive

Volume 8 Issue 2, April, 1989

Pages 67-71

Elsevier Science Publishers B. V. Amsterdam, The Netherlands, The Netherlands

table of contents doi>10.1016/0167-6377(89)90002-3



1989 Article



- Citation Count: 106
- Downloads (cumulative): n/a
- · Downloads (12 Months): n/a
- · Downloads (6 Weeks): n/a



#### GRASP

- Processo iterativo em que cada iteração consiste em duas fases: construção e busca local;
- A melhor solução, de maneira geral, é mantida como resultado;
- Apresenta um componente probabilístico que faz a escolha aleatória de um entre os melhores candidatos na fase de construção
  - Permite que soluções diferentes sejam obtidas a cada iteração, mas não compromete o potencial adaptativo.



- Solução é construída elemento a elemento;
- Inicialmente o elemento está em uma lista de candidatos – LC;
- Usando um fator  $\alpha$  é criada uma lista restrita de candidatos LCR que possui os melhores elementos de LC.

 $CardinalidadeLCR = \alpha * CardinalidadeLC$ 



- Definida a **LCR**, seleciona-se um elemento da mesma para compor a solução
  - · Aleatoriamente ou por um critério guloso;
  - Duas variações do GRASP.
- Após a adição do elemento, o processo continua com a atualização de LC e LCR;
- Processo de construção é finalizado quando a CardinalidadeLC for zero.



•Valor de α influencia na <u>qualidade</u> e <u>diversidade</u> da solução;



Soluções gulosas de boa qualidade; Pouca diversidade

> Grande diversidade Qualidade inferior



- Valor de  $\alpha$  também influencia o processo de busca local
  - Soluções de qualidade inferior tornam o processo de busca local mais lento;
    - •Com α=1, o melhor elemento da LCR seria adicionado, assim a fase de construção é uma heurística gulosa.
    - α>1 a construção é randômica.
- $\bullet \alpha$  pode ser constante ou não.



```
$ ← $ $ $ que representa uma solução parcial nesse caso
α ← determinaTamanhoListaCandidatos
enquanto SoluçãoNãoCompleta faça

RCLα ← gerarListaCandidatosRestritos(s)

x ← selecionarElementoAleatório(RCLα)

s ← s ∪ {x}

atualizaFunçãoGulosa(s) % atualiza valores da heurística
fim enquanto
```

- Solução inicial é um conjunto vazio;
- $\alpha$  determina o tamanho da lista de candidatos;
- Novos elementos são agregados a solução inicial;
- Função gulosa avalia os elementos pelo benefício imediato;
- Melhores elementos formam uma lista de candidatos restritos em quantidade fixa ou de acordo com algum parâmetro  $\alpha$  (aleatório ou guloso);
- Elemento da lista é escolhido aleatoriamente;
- Função gulosa é adaptada de acordo com a solução parcial;
- Termina com uma solução aceitável ao problema.



#### Fase de busca local

- Refinar a solução encontrada na fase de construção aplicando um método de <u>busca local</u>;
- <u>Intensificação</u> na solução encontrada explorando regiões vizinhas para encontrar um ótimo local;
- Quanto melhor for a solução gerada na fase de construção, maior será a velocidade para encontrar um ótimo local pela fase de busca local.



#### Fase de busca local

- Podem ser utilizados nesta segunda fase algoritmos básicos como o Hill-Climbing ou metaheurísticas mais avançadas como Busca Tabu, Simulated Annealing, etc;
- GRASP não faz uso de históricos no processo de busca
  - Possível armazenar as melhores soluções até o momento;
  - GRASP é simples, rápido e facilmente integrável com outras técnicas de busca.



## Vantagens GRASP

- Facilmente implementável, com um ajuste ou outro de parâmetros do método;
- Implementação paralela é trivial
  - Cada CPU pode ser iniciado com sua própria cópia do procedimento e dados da instância;
  - Iterações são executadas em paralelo e apenas se utiliza uma variável global para armazenar a melhor solução encontrada entre as CPUs.



## Aplicações

- Feo e Bard, 1989 Localização de estações de manutenção e escalonamentos de voos de acordo com a demanda cíclica por manutenção;
- Xu e Chiu , 1996 Escalonamento de serviços em diferentes locais e com janelas de tempo para técnicos com diferentes habilidades de trabalho,.
- Lourenço, Paixão e Portugal, 1998 Escalonamento de tripulação;
- Rivera, 1998 Escalonamento de cursos;
- Binato, Hery, Loewenstern e Resende, 2001 Escalonamento do Job-Shop.



#### Referências

- RUSSELL, S., NORVIG, P. Artificial Intelligence: A modern approach. Artificial Intelligence. Prentice-Hall, Egnlewood Cliffs, v. 25, p. 27, 1995
- FREDO, A. R., BRITO, R. C. Implementação da Metaheurística GRASP para o Problema do Caixeiro Viajante Simétrico. Universidade Federal do Paraná – Tópicos em Inteligência Artificial – Prof<sup>a</sup> Aurora Pozo
- RODRIGUES, M. C., LUZIA, L. F. Introdução ao Escalonamento e Aplicações Estudo sobre as Metaheurísticas. Universidade de São Paulo