

Data de Entrega: 15 de outubro de 2012

## Um Algoritmo Genético para resolver o problema da p-Mediana com restrições de capacidade

### 1. Contextualização

O **problema da p-mediana** com restrições de capacidade faz parte de uma classe ampla de problemas conhecidos como problemas de localização. O problema consiste em decidir onde localizar  $P$  centros em uma rede composta por vértices e arestas, de forma a minimizar a soma de todas as distâncias de cada vértice ao centro mais próximo. Além disso, no problema da p-mediana com restrições de capacidade, existe uma demanda associada a cada vértice, que restringe a capacidade de atendimento dos centros. O problema da p-mediana é um problema de otimização combinatória NP-difícil.

São diversas as situações práticas reais em que se pretende localizar um centro de modo a minimizar a média das distâncias ponderadas entre cada cliente (vértice do grafo) e o centro mais próximo. Entre elas, podemos citar a localização de serviços públicos (escolas, hospitais, bibliotecas), instalação de novos pontos de ônibus, armazéns, antenas de telecomunicação, entre outros.

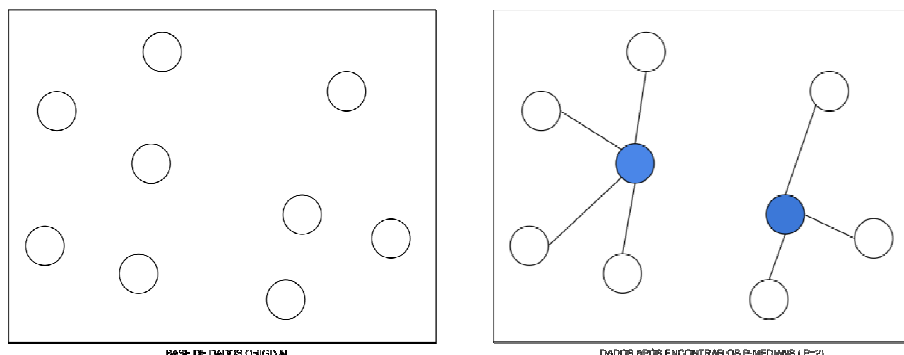


Figura 1: A figura a esquerda mostra os vértices da base, enquanto a da direita mostra a resolução do problema para  $P=2$ . Os vértices em azul atendem os em branco.

A seguir definimos formalmente esse problema. Dados um conjunto de pontos  $i$  aos quais está associada uma demanda (vértices do grafo), as distâncias  $d_{ij}$  entre o nó de demanda  $i$  e um local  $j$ , queremos encontrar [7]:

$$p(P) = \min \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^P d_{ij} x_{ij} \quad (1)$$

onde  $n$  é o número de vértices na rede,  $P$  é o número de centros (medianas) a serem localizados;  $[d_{ij}]_{n \times n}$  é uma matriz de custos (distâncias). Além disso, temos:

$$x_{ij} = \begin{cases} 1, & \text{se o vértice } i \text{ é atendido pelo} \\ & \text{centro } j, i \neq j; \\ 0, & \text{caso contrário.} \end{cases}$$

$$x_{jj} = \begin{cases} 1, & \text{se o vértice } j \text{ é um centro;} \\ 0, & \text{caso contrário.} \end{cases}$$

Além disso, as seguintes restrições devem ser obedecidas:

$$\sum_{j=1}^n x_{ij} = 1, \forall i \in N \quad (2)$$

$$\sum_{j=1}^n x_{jj} = p \quad (3)$$

$$\sum_{i=1}^n a_i x_{ij} \leq b_j x_{jj}, \forall j \in N \quad (4)$$

- A restrição (2) garante que, para todos os vértices, ou o vértice é uma mediana, e logo não é atendido por nenhuma outra mediana; ou ele é atendido por uma (e apenas uma) mediana.
- A restrição (3) garante que o número de medianas seja igual a  $p$ .
- Sendo  $a_i$  a demanda do vértice  $i$  e  $b_j$  a capacidade de atendimento do centro  $j$ , se este for escolhido como mediana, a restrição (4) garante que a capacidade de alocação de uma mediana não seja ultrapassada.

## 2. Objetivos

O principal objetivo desse trabalho prático é entender e implementar os componentes básicos de um algoritmo evolucionário, fazer uma análise exaustiva dos parâmetros utilizados pelo algoritmo e estudar como esses interferem no resultado obtido pelo algoritmo evolucionário (AE). O trabalho está dividido em duas partes: (1) implementação e (2) análise dos parâmetros e funcionalidade do algoritmo. Na parte de implementação, três pontos principais devem ser levados em consideração:

1. A representação do indivíduo.
2. A fitness dos indivíduos.
3. Os operadores genéticos utilizados

Como estudado anteriormente, esses pontos são fortemente dependentes do problema a ser resolvido, e devem ser escolhidos adequadamente. Quanto ao método de seleção utilizado, recomenda-se utilizar a seleção por torneio, e testar a estratégia de elitismo. Porém, outros conceitos vistos em sala de aula, tais como niching e otimização multi-objetiva, podem ser utilizados para melhorar o desempenho do algoritmo.

Na parte de análise, os seguintes parâmetros deverão ser estudados:

1. Tamanho da população
2. Número de gerações
3. O número de indivíduos utilizados na seleção por torneio (pressão seletiva) - Analisar a diversidade da população gerada e verificar se a população converge e quando converge.
4. Probabilidade de aplicação dos operadores genéticos.

Por ser um método estocástico, o AE deve ser rodado no mínimo 30 vezes. Assim, os resultados apresentados devem sempre considerar estatísticas médias de todas as execuções (seguidas de desvio padrão).

### 3- Bases de dados

Serão utilizadas quatro bases de dados<sup>1</sup>, como diferentes números de nós e valores de  $p$ . A Tabela 1 apresenta as 4 instâncias que serão utilizadas, juntamente com o valor do ótimo encontrado. Os valores de solução ótima correspondem a um *lower bound*. Portanto a solução ótima verdadeira pode ser um pouco maior que o apresentado (para maiores detalhes veja [6]). Os resultados encontrados pelo GA devem ser comparados com os das soluções ótimas apresentadas.

Tabela 1: Instâncias do problema da p-mediana a serem executadas

Base	Nós	P	Ótimo
<a href="http://www.lac.inpe.br/~lorena/instances/pmedian/SJC1.dat">SJC1.dat</a> - <a href="http://www.lac.inpe.br/~lorena/instances/pmedian/SJC1.dat">http://www.lac.inpe.br/~lorena/instances/pmedian/SJC1.dat</a>	100	10	17246,53
<a href="http://www.lac.inpe.br/~lorena/instances/pmedian/SJC2.dat">SJC2.dat</a> - <a href="http://www.lac.inpe.br/~lorena/instances/pmedian/SJC2.dat">http://www.lac.inpe.br/~lorena/instances/pmedian/SJC2.dat</a>	200	15	33225,88
<a href="http://www.lac.inpe.br/~lorena/instances/pmedian/SJC3b.dat">SJC3b.dat</a> - <a href="http://www.lac.inpe.br/~lorena/instances/pmedian/SJC3b.dat">http://www.lac.inpe.br/~lorena/instances/pmedian/SJC3b.dat</a>	300	30	40635,80
<a href="http://www.lac.inpe.br/~lorena/instances/pmedian/SJC4a.dat">SJC4a.dat</a> - <a href="http://www.lac.inpe.br/~lorena/instances/pmedian/SJC4a.dat">http://www.lac.inpe.br/~lorena/instances/pmedian/SJC4a.dat</a>	402	30	61843,23

Os arquivos de entrada seguem o seguinte formato:

1 linha:  $n$   $Z$

$i$ -éssima linha:  $x$   $y$   $c$   $d$

onde:

- $n$  = # de pontos
- $p$  = # de p-medianas
- $x$  = coordenada  $x$  do  $i$ -éssimo ponto
- $y$  = coordenada  $y$  do  $i$ -éssimo ponto
- $c$  = capacidade  $c$  do  $i$ -éssimo ponto
- $d$  = demanda  $d$  do  $i$ -éssimo ponto

### 4- Guia de Experimentos

1. Escolha do tamanho da população e número de gerações (utilizar elitismo, torneio de tamanho 2 e  $p_c = 0.6$  e  $p_m = 0.001$ ) de acordo com o número de arestas do grafo. Inicie com 100, 500 ou 1000.
2. Após alguns testes, defina o tamanho da população e o número de gerações e varie  $p_c$  e depois  $p_m$ . Os parâmetros escolhidos no passo 1 ainda são apropriados?
3. Definidos o tamanho da população, número de gerações,  $p_c$  e  $p_m$ , aumente o tamanho do torneio para 5.
4. Escolha os melhores parâmetros anteriores e retire o elitismo. Os resultados obtidos são os mesmos?
5. Se desejar, teste outras características de AEs nesse problema.

Estatísticas importantes

1. Fitness do melhor e pior indivíduos
2. Fitness média da população
3. Número de indivíduos repetidos na população
4. Número de indivíduos gerados por *crossover* melhores e piores que a fitness média dos pais

### 5- Relatório

O relatório deve ser **claro** e **preciso**, contendo as seguintes seções:

1. O modelo: descreva claramente o seu modelo, as nuances e as decisões de projetos adotadas. Explique cada decisão e detalhe do mesmo.
2. Metodologia: descreva como foram feitos os experimentos: quantidade de execução, gráficos postados, parâmetros adotados em cada experimento, etc...
3. Experimentos: apresente todos os experimentos feitos.

<sup>1</sup> As bases foram retiradas do site <http://www.lac.inpe.br/~lorena/instancias.html>.

4. Resultados: explique o resultados dos seus experimentos.  
Comentários óbvios do tipo “Podemos ver pela figura 2 que a função a é maior que a função b.” são desnecessários, apresente conclusões obtidas, facilite o trabalho do leitor: “A figura 2 mostra que no contexto X a função a é sempre superior. Isso comprova nossa tese ...”
5. Conclusão: O que você aprendeu e concluir sobre GA e otimização após fazer esse trabalho?

## 6- Avaliação

- Código: instruções de como executar; *toy*-testes rodados com sucesso? ( peso 2)
- O modelo adotado é coerente? Descreveu corretamente o modelo? (peso 1)
- Descreveu corretamente a metodologia adotada? ( peso 1)
- Experimentação: testes relevantes? quantidade boa de testes? testou todas as bases? ( peso 3 )
- Resultados: A análise apresentada é coerente com os resultados? (peso 2)
- Conclusão: fechou bem o trabalho? (peso 1)

## Referências

1. Cristofides, N. *Graph Theory. An Algorithm Approach*. New York: Academic Press. 1975.
2. Hansen, P. and Jaumard, B. Cluster Analysis and Mathematical Programming. *Mathematical Programming* 79 (1997), p. 191-215.
3. Krarup, J. and Pruzan, P. The simple plant location problem: survey and synthesis. *European J. Oper. Res.* 12 (1983), N 1, p.36-81.
4. Mirchandani, P. and Francis, R. (eds.) *Discrete Location Theory*. Wiley-Interscience. 1990.
5. Edson L. F. Senne and Estadual Paulista and Luiz A.N. Lorena and Nacional Pesquisas Espaciais. *Lagrangean/Surrogate Heuristics for p-Median Problems*. 2000.
6. LORENA, Luiz Antonio Nogueira; SENNE, Edson Luiz França; PAIVA, João Argemiro de Carvalho and PEREIRA, Marcos Antonio. Integração de modelos de localização a sistemas de informações geográficas. *Gest. Prod.* [online]. 2001, vol.8, n.2, pp. 180-195. ISSN 0104-530X.