

# Avaliação de resolvidores para problemas de localização de facilidades com capacidade limitada

Guilherme Akira Demenech Mori

May 18, 2023

## Abstract

## Contents

<b>1</b>	<b>Introdução</b>	<b>2</b>
<b>2</b>	<b>Atividades desenvolvidas</b>	<b>2</b>
<b>3</b>	<b>Revisão da literatura</b>	<b>2</b>
<b>4</b>	<b>Definição e modelagem dos problemas</b>	<b>2</b>
4.1	MS-CFLP: problema de localização de facilidades com capacidade limitada e múltiplas fontes . . . . .	2
4.2	SS-CFLP: problema de localização de facilidades com capacidade limitada e fonte única . . . . .	3
4.2.1	De MS-CFLP para SS-CFLP . . . . .	4
4.3	MS-CFLP-CI: problema de localização de facilidades com capacidade limitada e incompatibilidade de clientes . . . . .	5
<b>5</b>	<b>Experimentos computacionais</b>	<b>5</b>
<b>6</b>	<b>Referências</b>	<b>5</b>

## List of Tables

1	. . . . .	6
2	. . . . .	7
3	. . . . .	8
4	. . . . .	9
5	. . . . .	10

## 1 Introdução

## 2 Atividades desenvolvidas

1. Estudo de modelos de otimização linear:
2. Estudo de solução gráfica e método simplex:
3. Estudo de modelos de otimização inteira:
4. Estudo do método *branch-and-bound*:
5. Estudo da configuração padrão e dos recursos disponíveis de cada pacote computacional escolhido:
6. Implementação de um modelo clássico de otimização utilizando os pacotes computacionais escolhidos:
7. Estudo de uma técnica de decomposição de um problema prático e o surgimento do modelo escolhido como subproblema:
8. Testes computacionais e avaliação comparativa dos resultados:

## 3 Revisão da literatura

## 4 Definição e modelagem dos problemas

No problema da localização de facilidades com capacidade limitada (*Capacitated Facility Location Problem*, CFLP) são minimizados os custos de instalação de facilidades e de designação de clientes a elas, de forma a respeitar as limitações de capacidade das facilidades e a satisfazer as demandas dos clientes. Se não forem definidas outras restrições além da capacidade das facilidades e da demanda dos clientes, nada impede que a demanda de um cliente seja satisfeita designando mais do que uma facilidade para ele, o que caracteriza o CFLP com múltiplas fontes (*multi-source*, MS-CFLP) [4.1].

Quando cada demanda deve ser atendida por somente uma facilidade, tem-se o CFLP com fonte única (*single-source*, SS-CFLP) [4.2].

### 4.1 MS-CFLP: problema de localização de facilidades com capacidade limitada e múltiplas fontes

São dados o conjunto de facilidades  $I$  e o conjunto de clientes  $J$ . Para cada facilidade  $i \in I$ , tem-se o custo de abertura  $f_i \in \mathbb{R}$  e a capacidade máxima de atendimento  $s_i \in \mathbb{Z}$ . Tem-se também a demanda de produtos  $d_j \in \mathbb{Z}$  para cada cliente  $j \in J$ . Para cada par de facilidade e cliente  $\langle i, j \rangle \in I \times J$ , há o custo  $c_{ij} \in \mathbb{R}$  do atendimento de  $j$  por  $i$  por unidade do produto demandado.

O modelo pode ser descrito da seguinte forma:

$$\min \sum_{i \in I} (f_i y_i + \sum_{j \in J} c_{ij} x_{ij}) \quad (1)$$

sujeito a

$$\sum_{i \in I} x_{ij} \geq d_j \quad \forall j \in J \quad (2)$$

$$\sum_{j \in J} x_{ij} \leq y_i s_i \quad \forall i \in I \quad (3)$$

$$y_i \in \{0, 1\}, \quad x_{ij} \geq 0, \quad x_{ij} \in \mathbb{Z} \quad \forall i \in I, \quad j \in J \quad (4)$$

O atendimento da demanda do cliente  $j \in J$  pela facilidade  $i \in I$  é representado pela variável inteira não-negativa  $x_{ij}$ , cujo valor é a quantidade de unidades do produto são fornecidas por  $i$  para  $j$ . A restrição 2 garante que a soma de todos os atendimentos de cada cliente por todas as facilidades satisfaça sua demanda  $d_j$ . Os custos de atendimento são somados na função objetivo (1) de acordo com o custo  $c_{ij}$  por unidade.

A abertura da facilidade  $i \in I$  é representada pela variável binária  $y_i$ , que assume valor 0 quando  $i$  estiver fechada e 1 se tiver sido instalada. A restrição 3 exige que, se a soma dos atendimentos prestados por  $i$  para todos os seus clientes for positiva, a facilidade deva ser aberta ( $y_i = 1$ ). Essa restrição também limita a soma dos atendimentos à capacidade  $s_i$  da facilidade. O custo de instalação  $f_i$  da facilidade será somado ao custo na função objetivo (1) se  $y_i = 1$ .

**Observação 1** *É importante ressaltar que esse modelo considera que o produto possui unidades indivisíveis e que, portanto, os atendimentos  $x_{ij}$ , as capacidades  $s_i$  e as demandas  $d_j$  são inteiros.*

*Caso fossem fornecidas capacidades reais  $s'_i \in \mathbb{R}$ , bastaria utilizar  $s_i = \lfloor s'_i \rfloor$ . Se fossem demandas reais  $d'_j \in \mathbb{R}$ , bastaria utilizar  $d_j = \lceil d'_j \rceil$ .*

*Contudo, sendo necessário utilizar valores fracionários de atendimento, capacidade e demanda, bastará alterar a restrição 4 para que sejam reais as variáveis  $x_{ij} \in \mathbb{R}$ . A modelagem do problema funciona para atendimentos no domínio dos reais.*

## 4.2 SS-CFLP: problema de localização de facilidades com capacidade limitada e fonte única

A modelagem pode ser essencialmente a mesma do MS-CFLP [4.1], simplesmente se alterando o domínio de cada  $x_{ij} \in \{0, d_j\}$  na restrição 4. Porém a restrição para uma única fonte permite algumas alterações razoáveis.

Novamente são dados o conjunto de facilidades  $I$  e o conjunto de clientes  $J$ , bem como o custo de abertura  $f_i \in \mathbb{R}$  e a capacidade máxima de atendimento  $s_i \in \mathbb{Z}$  para cada facilidade  $i \in I$ . Então, para cada par de facilidade e cliente  $\langle i, j \rangle \in I \times J$ , há a demanda  $p_{ij} \in \mathbb{Z}$  (quantas unidades do produto  $i$  deveria fornecer a  $j$  caso o atenda) e o custo  $g_{ij} \in \mathbb{R}$  de atendimento de toda essa

demanda. A possibilidade de a demanda ser diferente se for atendida por facilidades diferentes é uma generalização razoável permitida pela restrição maior das fontes de atendimento.

$$\min \sum_{i \in I} (f_i y_i + \sum_{j \in J} g_{ij} x_{ij}) \quad (5)$$

sujeito a

$$\sum_{i \in I} x_{ij} = 1 \quad \forall j \in J \quad (6)$$

$$\sum_{j \in J} p_{ij} x_{ij} \leq y_i s_i \quad \forall i \in I \quad (7)$$

$$y_i \in \{0, 1\}, \quad x_{ij} \in \{0, 1\}, \quad \forall i \in I, \quad j \in J \quad (8)$$

Dessa vez,  $x_{ij}$  é definida como variável binária, representando se a facilidade  $i$  atende o cliente  $j$ . A restrição 6 garante que exatamente uma facilidade atenda cada cliente. Os custos de atendimento são somados na função objetivo (5) de acordo com o custo total  $g_{ij}$ .

Novamente,  $y_i$  é a variável binária que representa se a facilidade  $i \in I$  está aberta. A restrição 7 exige que, se a soma dos atendimentos prestados por  $i$  para todos os seus clientes for positiva, a facilidade deva ser instalada ( $y_i = 1$ ). Essa restrição também limita a soma dos atendimentos (considerando a quantidade de produtos  $p_{ij}$  de cada um deles) à capacidade  $s_i$  da facilidade. Serão somados na função objetivo (5) os custos de instalação  $f_i$  das facilidades abertas ( $y_i = 1$ ).

**Observação 2** *Assim como o modelo MS-CFLP [4.1], esse modelo considera indivisibilidade de unidades do produto nas capacidades  $s_i$  e demandas  $p_{ij}$  inteiras. Mas se elas fossem reais não haveria nenhuma alteração de funcionamento, dispensando alteração de domínio das variáveis.*

**Observação 3** *Embora tenha mudado a representação, não houve alteração nos dados de custo de atendimento. Pode-se substituir, neste modelo,  $g_{ij} = c_{ij}p_{ij}$  e, no MS-CFLP [4.1],  $g_{ij} = c_{ij}d_j$ .*

#### 4.2.1 De MS-CFLP para SS-CFLP

Para utilizar dados de uma instância do MS-CFLP [4.1] e utilizá-la SS-CFLP, basta que, para todo  $i \in I$  e  $j \in J$ ,  $p_{ij} = d_j$  e  $g_{ij} = c_{ij}p_{ij} = c_{ij}d_j$  (conforme a observação 3).

Os demais dados são os mesmos para ambos.

### 4.3 MS-CFLP-CI: problema de localização de facilidades com capacidade limitada e incompatibilidade de clientes

Algumas instâncias que foram utilizadas apresentavam uma restrição a mais. Além da função objetivo (1), da restrição de atendimento de demanda 2, de limitação de capacidade 3 e das variáveis definidas na restrição 4, é adicionado um conjunto de pares de clientes incompatíveis  $\Gamma \subset J^2$ . Os clientes desses pares não podem ser atendidos pela mesma facilidade.

$$x_{ij_1} \leq \lambda_{ij_1j_2} s_i, \quad x_{ij_2} \leq (1 - \lambda_{ij_1j_2}) s_i \quad \forall i \in I, \langle j_1, j_2 \rangle \in \Gamma \quad (9)$$

Para isso, são definidas as variáveis de disjunção  $\lambda_{ij_1j_2}$

$$\lambda_{ij_1j_2} \in \{0, 1\} \quad \forall i \in I, \langle j_1, j_2 \rangle \in \Gamma \quad (10)$$

## 5 Experimentos computacionais

## 6 Referências

## References

<i>Instâncias</i>		CBC			CPLEX			GUROBI		
		120	300	600	120	300	600	120	300	600
sobolev.ss	Gap	Média Mediana	4,68 5,16	2,12 0	0,12 0	0 0	0 0	0,01 0	0 0	0 0
	Time	Média Mediana	114,48 119,91	231,07 275,41	310,80 274,85	17,77 14,47	17,70 14,49	28,70 19,77	28,87 19,75	28,76 19,73
	Nodes	Média Mediana	4383,73 4261	8574,17 9601	10707,35 10410,50	12440,43 9752	12440,43 9752	20989,02 14843	21176,65 14843	21176,65 14843
	#Opt		16	57	86	100	100	99	100	100
	#Fact		100	100	100	100	100	100	100	100
	#OfM		0	0	0	0	0	0	0	0
	#TL		0	0	0	0	0	0	0	0
	Gap	Média Mediana	0,03 0	0,03 0	0,02 0	0 0	0 0	0 0	0 0	0 0
	Time	Média Mediana	7,72 0,36	12,79 0,36	19,48 0,35	0,57 0,14	0,57 0,14	0,59 0,13	0,60 0,13	0,59 0,13
	Nodes	Média Mediana	2103,03 2	3901,08 2	5994,70 2	718,46 0	718,46 0	747,58 0	747,58 0	747,58 0
beasley.small.ss	#Opt		69	69	70	71	71	71	71	71
	#Fact		71	71	71	71	71	71	71	71
	#OfM		0	0	0	0	0	0	0	0
	#TL		0	0	0	0	0	0	0	0
	Gap	Média Mediana	0 0	0 0	0 0	0 0	0 0	0 0	0 0	0 0
	Time	Média Mediana	0,26 0,17	0,26 0,17	0,26 0,17	0,07 0,04	0,07 0,04	0,06 0,04	0,06 0,04	0,06 0,04
	Nodes	Média Mediana	5,83 0	5,83 0	5,83 0	0,62 0	0,62 0	0 0	0 0	0 0
	#Opt		24	24	24	24	24	24	24	24
	#Fact		24	24	24	24	24	24	24	24
	#OfM		0	0	0	0	0	0	0	0
	#TL		0	0	0	0	0	0	0	0

Table 1:

<i>Instâncias</i>		CBC			CPLEX			GUROBI		
		120	300	600	120	300	600	120	300	600
beasley.large.ss	Gap	Média	80,44	80,05	55,24	4,24	1,01	0,58	5,36	1,13
		Mediana	78,50	78,06	77,94	3,13	0	0	5,27	0,41
	Time	Média	129,87	313,05	609,31	120,05	241,57	322,60	120,11	292,33
		Mediana	128,53	308,43	601,07	120,04	256,37	252,09	120,02	300,01
	Nodes	Média	0	1,58	128,83	77,58	1376,33	2211,25	1279,75	1858,75
		Mediana	0	0	4,50	0	1079,50	1886	1284	1367
	#Opt	0	0	0	0	0	7	9	0	3
	#Fact	12	12	12	12	12	12	12	12	12
	#OfM	0	0	0	0	0	0	0	0	0
	#TL	0	0	0	0	0	0	0	0	0

Table 2:

<i>Instâncias</i>		CBC			CPLEX			GUROBI		
		600	1800	3600	600	1800	3600	600	1800	3600
mess.ss	Gap	Média	19,53	17,34	15,14	2,40	1,32	0,92	1,72	0,82
		Mediana	29,47	21,24	9,41	1,99	0,93	0,59	1,46	0,73
	Time	Média	509,77	1517,66	2978,46	481,98	1333,36	2553,62	486,70	2648,31
		Mediana	597,25	1794,17	3571,55	600,21	1800,38	3601	600,05	3600,04
	Nodes	Média	4341	22587,15	65098,17	31113,92	75832,91	154435,20	29797,69	140780,45
		Mediana	672	2127	10508	540	8167	39436	1813	15406
	#Opt		2	2	2	3	3	3	3	3
	#Fact		7	7	7	13	11	10	13	11
	#OfM		0	0	0	0	2	3	0	1
	#TL		6	6	5	0	0	0	0	0

Table 3:



<i>Instâncias</i>		CBC			CPLEX			GUROBI		
		120	300	600	120	300	600	120	300	600
holmberg.ms	Gap	Média Mediana	0,03 0	0,01 0	0 0	0 0	0 0	0 0	0 0	0 0
	Time	Média Mediana	3,69 0,36	6,19 0,33	8,49 0,34	0,25 0,13	0,26 0,14	0,17 0,11	0,17 0,11	0,17 0,11
	Nodes	Média Mediana	188,49 2	354,62 2	583,15 2	72,42 0	72,42 0	10,76 0	10,76 0	10,76 0
	#Opt		70	70	71	71	71	71	71	71
	#Fact		71	71	71	71	71	71	71	71
	#OfM		0	0	0	0	0	0	0	0
	#TL		0	0	0	0	0	0	0	0
	Gap	Média Mediana	0 0	0 0	0 0	0 0	0 0	0 0	0 0	0 0
	Time	Média Mediana	0,39 0,11	0,39 0,11	0,39 0,11	0,08 0,06	0,08 0,06	0,07 0,04	0,07 0,04	0,07 0,04
	Nodes	Média Mediana	45,17 6	45,17 6	45,17 6	11,46 0	11,46 0	0 0	0 0	0 0
	#Opt		24	24	24	24	24	24	24	24
	#Fact		24	24	24	24	24	24	24	24
	#OfM		0	0	0	0	0	0	0	0
	#TL		0	0	0	0	0	0	0	0
beasley.large.ms	Gap	Média Mediana	82,74 80,94	82,45 80,61	69,94 80,50	1,92 0,32	0,59 0	5,31 4,01	1,70 0,75	0,31 0
	Time	Média Mediana	130,41 128,40	308,56 309,72	607,54 603,09	106,23 120,07	183,49 183,93	111,08 120,02	261,11 300,03	392,52 371,93
	Nodes	Média Mediana	0 0	0,17 0	22,33 0	580,83 546,50	2314,75 2847	1043,17 1262	1182,50 1312,50	1641,83 1546,50
	#Opt		0	0	0	5	9	2	2	10
	#Fact		12	12	12	12	12	12	12	12
	#OfM		0	0	0	0	0	0	0	0
	#TL		0	0	0	0	0	0	0	0
beasley.small.ms	Gap	Média Mediana	0 0	0 0	0 0	0 0	0 0	0 0	0 0	0 0
	Time	Média Mediana	0,39 0,11	0,39 0,11	0,39 0,11	0,08 0,06	0,08 0,06	0,07 0,04	0,07 0,04	0,07 0,04
	Nodes	Média Mediana	45,17 6	45,17 6	45,17 6	11,46 0	11,46 0	0 0	0 0	0 0
	#Opt		24	24	24	24	24	24	24	24
	#Fact		24	24	24	24	24	24	24	24
	#OfM		0	0	0	0	0	0	0	0
	#TL		0	0	0	0	0	0	0	0
	Gap	Média Mediana	82,74 80,94	82,45 80,61	69,94 80,50	1,92 0,32	0,59 0	5,31 4,01	1,70 0,75	0,31 0
	Time	Média Mediana	130,41 128,40	308,56 309,72	607,54 603,09	106,23 120,07	183,49 183,93	111,08 120,02	261,11 300,03	392,52 371,93
	Nodes	Média Mediana	0 0	0,17 0	22,33 0	580,83 546,50	2314,75 2847	1043,17 1262	1182,50 1312,50	1641,83 1546,50
	#Opt		0	0	0	5	9	2	2	10
	#Fact		12	12	12	12	12	12	12	12
	#OfM		0	0	0	0	0	0	0	0
	#TL		0	0	0	0	0	0	0	0

Table 4:

Instâncias		CBC			CPLEX			GUROBI			
		600	1800	3600	600	1800	3600	600	1800	3600	
mess.ms	Gap	Média	10,16	8,55	6,16	0,13	0,07	0,03	0,11	0,04	0,02
		Mediana	2,57	2,07	2,19	0	0	0	0,09	0	0
	Time	Média	490,95	1439,28	2625,29	279,55	731,79	985,22	356,01	883,96	1104,66
		Mediana	591	1762,92	3437,64	209,53	210,01	45,26	600,10	810,70	152,61
	Nodes	Média	4285,33	10993,40	22013,58	10715,88	25935,38	44222,29	7694,91	21289,90	24029,50
		Mediana	1176	4239	3582,50	7133,50	15520,50	6271	2675	10121,50	14357
	#Opt	3	3	4	5	5	6	5	6	6	
	#Fact	15	15	12	8	8	7	11	10	8	
	#OfM	1	0	3	0	0	1	3	3	5	
	#TL	0	0	0	0	0	0	0	0	0	

Table 5: