#### Trabalho Prático

Metaheurísticas

Coloração dos vértices de um grafo

# Problema de Coloração de vértices de um Grafo

#### Coloração de vértices

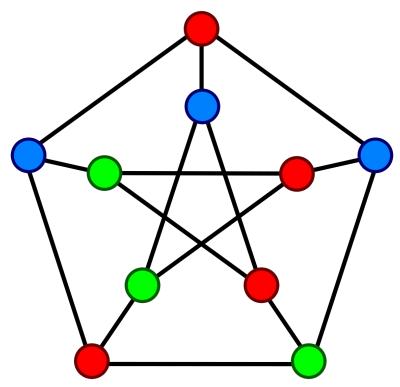
Uma coloração de vértices consiste em atribuir uma cor a cada vértice de um grafo de forma que não exista um par de vértices adjacentes com a mesma cor.

O problema da coloração de vértices consiste em encontrar o número mínimo de cores necessárias para a coloração de determinado grafo. Este número é chamado número cromático.

#### Modelagem Matemática

(ASS-S) 
$$\min \sum_{1 \le i \le H} w_i$$
 (1)  
s.t.  $\sum_{i=1}^{H} x_{v,i} = 1 \quad \forall v \in V$  (2)  
 $x_{u,i} + x_{v,i} \le w_i \quad \forall (u,v) \in E, \ i = 1, ..., H$  (3)  
 $x_{v,i}, w_i \in \{0,1\} \quad \forall v \in V, \ i = 1, ..., H$  (4)

#### Exemplo de Instância



#### Metodologia: Instâncias

#### Instâncias Utilizadas

Instância	Vértices	Arestas	Densidade(%)	Ótimo
fpsol2.i.1.col	496	11654	0.05	65
inithx.i.1.col	864	18707	2.51	54
inithx.i.3.col	621	13969	3.63	31
le450_5a.col	450	5714	2.83	5
le450_25d.col	450	17425	8.62	25
miles250.col	128	774	4.76	8
miles1500.col	128	10396	63.95	73
myciel3.col	11	20	18.18	4
qg.order60.col	3600	212400	1.64	60
queen5_5.col	25	320	53.33	5

#### Grupo 1

- Lise Arantes
- Lucas Mateus
- Rafaela Martins

### Metodologia: Heurísticas

#### Abordagens Heurísticas

**Heurística 1:** *Abduction*: Sugerida pela aluna Rafaela Martins, a heurística denominada *Abduction* começa com uma lista ordenada por grau, com todos os vértices presentes no grafo. Inicialmente se retira o vértice de maior grau entre todos os demais. Feito isso, adiciona-se uma flag de colorido e atribui-se a menor cor possível aquele vértice e o elimina da lista.

Feito isso, retira-se todos os seus adjacente da lista ordenada e atribui-se esses adjacentes a uma outro lista chamada de "temporária", além disso as flags de todos os adjacentes retirados mudam para visitados. Se a lista não estiver vazia, o algoritmo segue retirando e colorindo os vértices de maior grau. [Fonte Desenvolvida pelo próprio autor]

#### Heurística 1: Abduction [Fonte: Próprio Autor]

```
# cria lista ordenada de vértices por grau (priority queue)
list = self.graph.vertex list()
for v in self.graph.vertex list():
    self.graph.calc degree(v)
    entry = (self.graph.num vertex - v.degree, next(my count), v)
    heappush(ordered vertices, entry)
# Solver
while len(ordered vertices) > 0:
    color += 1
    while len(ordered vertices) > 0:
        entry = heappop(ordered vertices)
        v = entrv[2]
        # aleatoriedade
        same degree = [v]
        if len(ordered vertices) > 0:
            entry = heappop(ordered vertices)
            while entry[2].degree == v.degree:
                same degree.append(entry[2])
                if len(ordered vertices) > 0:
                    entry = heappop(ordered vertices)
                else:
            if entry[2].degree != v.degree:
                heappush(ordered vertices, entry)
        chosen = randint(0, len(same degree)-1)
        v = same degree[chosen]
        for i, w in enumerate(same degree):
            if i != chosen:
                entry = (self.graph.num vertex - w.degree, next(my count), w)
                heappush(ordered vertices, entry)
        same degree = []
        if v.state == State.UNVISITED:
            v.set color(color)
            for w in self.graph.adjacent list(v):
                w.change_state(State.VISITED)
            v.change state(State.COLORFUL)
        else:
            entry = (self.graph.num vertex - v.degree, next(my count), v)
            heappush(temp, entry)
    ordered vertices = temp
    temp = []
    for _,_,v in ordered vertices:
        v.change state(State.UNVISITED)
# imprime resultado
print('Total de cores: {}'.format(color))
```

#### Metodologia: Metaheurísticas

#### Abordagens Metaheurísticas

Metaheurística 1: GRASP

Metaheurística 2: VND [Celso Ribeiro]

Metaheurística 3: Reduced VNS [Marconi]

#### Metaheurística 1: GRASP [Fonte]

```
Algoritmo GRASP (\delta, N, s)
            f^* \leftarrow \infty; {valor da melhor solução obtida até então}
             IterGRASP \leftarrow 0; {Número de iterações GRASP}
             enquanto (IterGRASP < N) faça
                           IterGRASP \leftarrow IterGRASP + 1;
                           s_0 \leftarrow \text{ConstruaSolucao}(\delta);
                           s \leftarrow \text{BuscaLocal}(s_0);
                           se (f(s) < f^*)
                                        então
9
                                          s^* \leftarrow s;
                                          f^* \leftarrow f(s);
10
11
                           fim-se;
12
             fim-enquanto;
13
             s \leftarrow s^*;
14
             Retorne s:
fim GRASP:
```

#### Metaheurística 1: Implementação

Parâmetros

*alfa*:0.7

Iterações: 100

Vizinhança: Buscou-se encontrar alguma vizinhança factível que possuísse um número cromático menor do que o menor encontrado até o momento. Percorre-se todos os vértices.

Implementada por Lise Arantes

#### Metaheurística 1: Implementação

Parâmetros

alfa:0.1

Iterações: 1000

Vizinhança: Buscou-se encontrar alguma vizinhança factível que possuísse um número cromático menor do que o menor encontrado até o momento. Vetor de índices aleatorizados é criado de tamanho alfa \* número de vértices.

Implementada por Lise Arantes

#### Metaheurística 2: VND [Celso Ribeiro]

```
Procedimento VND(s)
      r = Número de procedimentos de refinamento;
      k ← 1:
      enquanto k \le r faça
             Seja s' um ótimo local segundo o k-ésimo procedimento de refinamento;
             se f(s') < f(s) então
                   s \leftarrow s';
                    k ← 1:
             senão
                    k \leftarrow k + 1:
      fim-enquanto
      Retorne s;
fim VND
```

#### Metaheurística 2: Implementação

Implementada pelo integrante Lucas Mateus

Foi implementada a estrutura clássica do VND, utilizando-se de 3 estruturas de vizinhança, citadas abaixo:

- Estrutura de vizinhança básica
- 1ª estrutura de vizinhança sugerida pelo grupo
- 2ª estrutura de vizinhança sugerida pelo grupo

GitHub: <a href="https://github.com/LiseAr/metaheuristic/blob/master/vnd.py">https://github.com/LiseAr/metaheuristic/blob/master/vnd.py</a>

#### Metaheurística 3: Reduced VNS [Marconi]

```
Procedimento RVNS
  Enquanto o tempo máximo não for alcançado faça
      k \leftarrow 1
      Enquanto k = 1 faça
         Sortear aleatoriamente dois pontos distintos do vetor de demandas V;
         Execute movimentos de troca do tipo "2-opt" com as posições sorteadas;
         Gerar solução gulosa conforme pseudocódigo da Figura 1;
         Executar procedimento de melhoria conforme pseudocódigo da Figura 2;
         Se houve melhora na FO então
            Atualize a melhor solução obtida até o momento;
         Senão k \leftarrow k + 1:
      Fim enquanto
      Enquanto k = 2 faça
         Sortear aleatoriamente três pontos distintos do vetor de demandas V;
         Execute movimentos de troca do tipo "3-opt" com as posições sorteadas;
         Gerar solução gulosa conforme pseudocódigo da Figura 1;
         Executar procedimento de melhoria conforme pseudocódigo da Figura 2;
         Se houve melhora na FO então
            Atualize a melhor solução obtida até o momento;
            k ← 1:
      Fim enquanto
  Fim enquanto {tempo limite do RVNS}
Fim procedimento RVNS
```

#### Metaheurística 3: Implementação

Implementada pela integrante Rafaela Martins

Foram utilizadas as mesmas estruturas de vizinhança do VND, porém aplicando as diferenças que o Reduced VNS tem para o VND, que consistem em uma condição de parada a mais para o algoritmo e uma busca local realizada na vizinhança gerada pela estrutura.

GitHub: <a href="https://github.com/LiseAr/metaheuristic/blob/master/vns.py">https://github.com/LiseAr/metaheuristic/blob/master/vns.py</a>

#### Experimentos Realizados

#### Setup Experimental

Abaixo serão indicadas as tabelas que contém os dados dos experimentos realizados. Para todos os experimentos foi utilizado computador com as seguintes configurações:

- Processador Intel i5
- Memória RAM 8gb

Para cada uma das metaheurísticas foram realizadas 100 iterações, sendo registrados os dados e calculados mínimo, máximo, média, etc.

### Resultados: **Heurística**

Instância	Min	Média	Mediana	Max	SD	VAR	BEST	Desvio %
fpsol2.i.1.col	65	65	65	65	0	0	65	0
inithx.i.1.col	54	54	54	54	0	0	54	0
inithx.i.3.col	31	31	31	31	0	0	31	0
le450_5a.col	11	11.683	12	12	0.465	0.216	5	120
le450_25d.col	29	30.554	30	32	0.636	0.405	25	16
miles250.col	8	8.247	8	9	0.431	0.186	8	0
miles1500.col	73	73	73	73	0	0	73	0
myciel3.col	4	4	4	4	0	0	4	0
qg.order60.col	64	64.386	64	66	0.525	0.276	60	6.66
queen5_5.col	5	6.722	7	8	0.809	0.655	5	0

#### Resultados: **GRASP**

Instância	Min	Média	Mediana	Max	SD	VAR	BEST	Desvio %
fpsol2.i.1.col	65	65.202	65	66	0.401	0.161	65	0
inithx.i.1.col	54	54.040	54	55	0.196	0.038	54	0
inithx.i.3.col	31	31.050	31	32	0.218	0.047	31	0
le450_5a.col	12	13.272	13	15	0.616	0.380	5	140
le450_25d.col	34	37.393	37	41	1.229	1.511	25	36
miles250.col	8	9.959	10	11	0.777	0.604	8	0
miles1500.col	73	76.111	76	80	1.476	2.179	73	0
myciel3.col	4	4.050	4	5	0.218	0.047	4	0
qg.order60.col	63	64.393	64	66	0.565	0.319	60	5
queen5_5.col	5	7.797	8	10	1.034	1.070	5	0

#### Resultados: VND

Instância	Min	Média	Mediana	Max	SD	VAR	BEST	Desvio %
fpsol2.i.1.col	69	82.128	80	121	8.612	74.171	65	6.15
inithx.i.1.col	59	73.079	73	99	8.239	67.894	54	9.25
inithx.i.3.col	38	51.742	50	82	9.427	88.884	31	22.58
le450_5a.col	18	30.653	28	59	8.205	67.335	5	260
le450_25d.col	42	55.376	52.5	106	9.705	94.195	25	68
miles250.col	13	26.475	25	51	8.522	72.625	8	62.5
miles1500.col	76	83.059	83	92	2.834	8.036	73	4.10
myciel3.col	4	5.772	6	9	1.241	1.542	4	0
qg.order60.col	68	83.366	83	122	9.032	81.578	60	13.33
queen5_5.col	9	13.742	14	19	2.173	4.725	5	80

#### Resultados: **VNS**

Instância	Min	Média	Mediana	Max	SD	VAR	BEST	Desvio %
fpsol2.i.1.col	68	83.435	82.5	126	9.607	92.305	65	4.61
inithx.i.1.col	60	72.009	71	106	7.718	59.574	54	11.11
inithx.i.3.col	36	50.485	49	83	9.102	82.863	31	16.12
le450_5a.col	16	30.603	29	55	8.012	64.199	5	220
le450_25d.col	42	53.742	53	85	7.717	59.557	25	68
miles250.col	13	24.613	23	45	6.050	36.613	8	62.5
miles1500.col	73	82.059	82	88	2.687	7.224	73	0
myciel3.col	4	4.920	5	7	0.684	0.468	4	0
qg.order60.col	68	83.940	83	108	8.394	70.471	60	13.33
queen5_5.col	9	12.207	12	16	1.366	1.867	5	80

# Resultados: Comparativos entre as Abordagens

## Resultado Comparativo: **Mínimos**

Instância	н	GRASP	VND	VNS
fpsol2.i.1	65	65	69	68
inithx.i.1	54	54	59	60
inithx.i.3	31	31	38	36
le450_5a	11	12	18	16
le450_25d	29	34	42	42
miles250	8	8	13	13
miles1500	73	73	76	73
myciel3	4	4	4	4
qg.order60	64	63	68	68
queen5_5	5	5	9	9

Resultado Comparativo: **Medianas** 

Instância	н	GRASP	VND	VNS
fpsol2.i.1	65	65	80	82.5
inithx.i.1	54	54	73	71
inithx.i.3	31	31	50	49
le450_5a	12	13	28	29
le450_25d	30	37	52.5	53
miles250	8	10	25	23
miles1500	73	76	83	82
myciel3	4	4	6	5
qg.order60	64	64	83	83
queen5_5	7	8	14	12

## Resultado Comparativo: **Desvio % (Opt)**

L
L
I

Instância	Н	GRASP	VND	VNS	
fpsol2.i.1	0	0	6.15	4.61	
inithx.i.1	0	0	9.25	11.11	
inithx.i.3	0	0	22.58	16.12	
le450_5a	120	140	260	220	
le450_25d	16	36	68	68	
miles250	0	0	62.5	62.5	
miles1500	0	0	4.1	0	
myciel3	0	0	0	0	
qg.order60	qg.order60 6.66		13.33	13.33	
queen5_5	0	0	80	80	

## Grupo 2

- Eduardo Mezêncio
- Eduardo Miranda
- Augusto Amaral

## Metodologia: Heurísticas

### Abordagens Heurísticas

**Heurística 1:** Guloso 1 (Proposto pelo grupo)

Selecionar vértices em ordem arbitrária e associar a primeira cor ainda não associada a nenhum de seus vizinhos

Heurística 2: Guloso 2 (Proposto pelo grupo)

Selecionar vértices ordenados por grau, do maior para o menor, e associar a primeira cor ainda não associada a nenhum dos vizinhos do vértice selecionado

**Heurística 3:** GRP (Proposto pelo grupo)

GRASP sem a busca local

### Heurística 1: Guloso 1 (Proposto pelo grupo)

#### Algorithm 1 Guloso 1

8: end for

```
Ensure: guloso1(grafo)

1: cores \leftarrow lista do tamanho do grafo

2: for all vértices \in grafo do

3: cor \leftarrow 0

4: while \exists colisão de cores com vértices adjacentes do

5: cor \leftarrow cor + 1

6: end while

7: cores[vértice] \leftarrow cor
```

### Heurística 2: Guloso 2 (Proposto pelo grupo)

#### Algorithm 2 Guloso 2

9: end for

```
Ensure: guloso2(grafo)
 1: cores \leftarrow lista do tamanho do grafo
 2: ordena grafo pela cardinalidade dos vértices
 3: for all vértices \in grafo do
      cor \leftarrow 0
     while \exists colisão de cores com vértices adjacentes do
 6:
         cor \leftarrow cor + 1
     end while
      cores[vértice] \leftarrow cor
```

### Heurística 3: GRP (Proposto pelo grupo)

#### Algorithm 3 GRAP

Ensure: GRAP(MaxIter, Seed)

- 1: for  $k \leftarrow 1$  to MaxIter do
- 2: Solution  $\leftarrow$  GreedyRandomizedConstruction(Seed)
- 3: UpdateSolution(Solution, BestSolution)
- 4: end for
- 5: **return** BestSolution

## Metodologia: Metaheurísticas

#### Metaheurística 1: GRASP+Hill Climb

#### Algorithm 5 GRASP

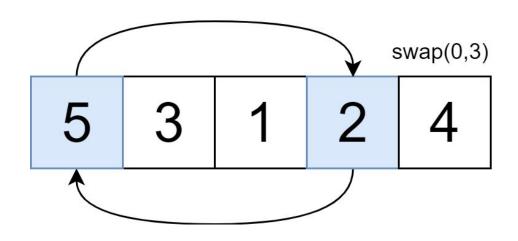
Ensure: GRASP(MaxIter, Seed)

- 1: for  $k \leftarrow 1$  to MaxIter do
- 2: Solution  $\leftarrow$  GreedyRandomizedConstruction(Seed)
- 3: Solution  $\leftarrow$  LocalSearch(Solution)
- 4: UpdateSolution(Solution, BestSolution)
- 5: end for
- 6: return BestSolution

#### GRASP+HC: Implementação

GRASP							
MAX ITERAÇÕES SEM MELHORA	10						
TAMANHO RCL	5						

#### Estrutura de vizinhança: SWAP



Augusto Amaral (GitHub)

#### Metaheurística 2: GRASP+Simulated Annealing

#### **Algoritmo 1** SIMULATED-ANNEALING( $f(.), N(.), \alpha, SAMax, T_0, s$ )

```
1: s^* \leftarrow s; Iter \leftarrow 0; T \leftarrow T_0
2: while (T > 0) do
        while (Iter < SAMax) do
            Iter \leftarrow Iter + 1
5:
6:
7:
8:
9:
            Gere um vizinho qualquer s' \in N(s)
            \Delta \leftarrow f(s') - f(s)
            if (\Delta < 0) then
                s \leftarrow s'
                if (f(s') < f(s^*)) then
10:
11:
                 end if
12:
             else
                 Tome x \in [0,1]
14:
                 if (x < e^{-\Delta/\tau}) then
15:
16:
                 end if
17:
             end if
18:
         end while
          T \leftarrow \alpha T: Iter \leftarrow 0
20: end while
21: return s*
```

SA [Van Laarhoven, P. J., & Aarts, E. H. (1987).]

#### GRASP+SA: Implementação

GRASP							
MAX ITERAÇÕES SEM MELHORA	10						
TAMANHO RCL	5						

Estrutura de vizinhança: SWAP

SIMULATED ANNEALING							
SOLUÇÃO INICIAL	-						
ALFA	0.9						
QTD VIZINHOS GERADOS	10						
TEMP INICIAL	100						
TEMP FINAL	10						
QTD REAQUECIMENTO	1						

**Eduardo Miranda (GitHub)** 

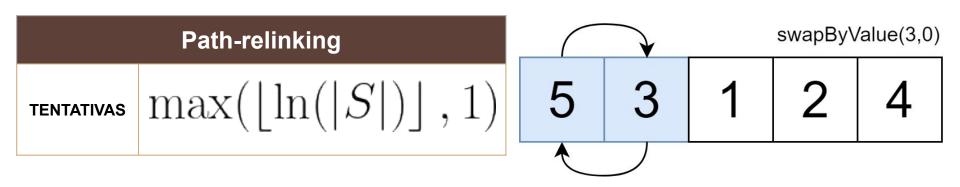
#### Metaheurística 3: GRASP+SA+Path-Relinking

```
Algorithm 4 Path Relinking
Ensure: PathRelinking(x, y)
 1: Calcule o conjunto \Delta(x, y)
 2: tentativas \leftarrow \log len(\Delta)
 3: for i \in range(tentativas) do
      order \leftarrow shuffled(\Delta)
      for movimento \in order do
        solucao ← aplica movimento
 6:
        if solucao > melhor then
           Atualiza melhor
        end if
      end for
10:
11: end for
12: return melhor
```

#### GRASP+SA+PR: Implementação

Parâmetros GRASP e SA: Mesmos da GRASP+SA

Estrutura de vizinhança PR: SWAP by value



Eduardo Mezêncio (GitHub)

## Experimentos Realizados

Experimento	to Método utilizado Parâmetros			
I	Guloso 1	-		
II	Guloso 2	-		
III	GRP	local_search = None; max_iter = 10; rcl_size = 5		
IV	GRASP + HC	local_search = hill_climbing; neighbor_structure=swap_by_position; intial_solution=graph		
V	GRASP + SA	local_search=simulated_annealing; alpha=0.9; initial_temp=100; final_temp=10; reheat_times=1		
VI	GRASP + SA + PR	local_search=simulated_annealing; neighbor_structure=swap_by_value; steps=		
		$\max(\left[\ln( S )\right], 1)$		

### Setup Experimental

- Intel(R) Xeon(R) CPU ES-2430 v2 @ 2.50GHz
- 12 núcleos
- 48 GB de Memória RAM

# Resultados GULOSO 1

Instância	Min	Média	Mediana	Max	SD	VAR	BEST	Desvio %
fpsol2.i.1	65	65	65	65	0	0	65	0
inithx.i.1	54	54	54	54	0	0	54	0
inithx.i.3	31	31.062	31.0	32	0.058	0.242	31	0
le450_5a	12	13.218	13.0	14	0.295	0.543	5	140
le450_25d	33	36	36	38	0.895	0.946	25	32
miles250	8	9.322	9.0	11	0.364	0.603	8	0
miles1500	73	74.187	74.0	77	0.839	0.916	73	0
myciel3	4	4	4	4	0	0	4	0
qg.order60	64	65.031	65	67	0.321	0.567	60	6,66
queen5_5	6	7.489	7	9	0.666	0.816	5	0

# Resultados GULOSO 2

Instância	Min	Média	Mediana	Max	SD	VAR	BEST	Desvio %
fpsol2.i.1	65	65	65	65	0	0	65	0
inithx.i.1	54	54	54	54	0	0	54	0
inithx.i.3	31	31	31	31	0	0	31	0
le450_5a	11	11.666	12.0	12	0.222	0.471	5	120
le450_25d	30	30.614	31.0	32	0.320	0.565	25	20
miles250	8	8.229	8.0	9	0.176	0.420	8	0
miles1500	73	73	73	73	0	0	73	0
myciel3	4	4.0	4.0	4	0.0	0.0	4	0
qg.order60	64	65.260	65	68	0.630	0.793	60	6,66
queen5_5	5	6.552	7	9	0.768	0.876	5	0

# Resultados **GRP**

Instância	Min	Média	Mediana	Max	SD	VAR	BEST	Desvio %
fpsol2.i.1	65	65	65	65	0	0	65	0
inithx.i.1	54	54	54	54	0	0	54	0
inithx.i.3	31	31	31	31	0	0	31	0
le450_5a	10	10.979	11	11	0.020	0.142	5	100
le450_25d	29	29.770	30	30	0.176	0.420	25	16
miles250	8	8	8	8	0	0	8	0
miles1500	73	73	73	73	0	0	73	0
myciel3	4	4	4	4	0	0	4	0
qg.order60	64	64.145	64	65	0.124	0.352	60	6,66
queen5_5	5	5.25	5	7	0.208	0.456	5	0

# Resultados GRASP+HC

Instância	Min	Média	Mediana	Max	SD	VAR	BEST	Desvio %
fpsol2.i.1	65	65	65	65	0	0	65	0
inithx.i.1	54	54	54	54	0	0	54	0
inithx.i.3	31	31	31	31	0	0	31	0
le450_5a	10	10625	11	11	0.234375	0.484	5	100
le450_25d	29	29	29	29	0	0	25	16
miles250	8	8	8	8	0	0	8	0
miles1500	73	73	73	73	0	0	73	0
myciel3	4	4	4	4	0	0	4	0
qg.order60	63	63.937	64	64	0.0585	0.242	60	5
queen5_5	5	5	5	5	0	0	5	0

# Resultados GRASP+SA

Instância	Min	Média	Mediana	Max	SD	VAR	BEST	Desvio %
fpsol2.i.1	65	65	65	65	0	0	65	0
inithx.i.1	54	54	54	54	0	0	54	0
inithx.i.3	31	31	31	31	0	0	31	0
le450_5a	10	10.697	11	11	0.210	0.459	5	100
le450_25d	28	28.979	29	29	0.020	0.142	25	12
miles250	8	8	8	8	0	0	8	0
miles1500	73	73	73	73	0	0	73	0
myciel3	4	4	4	4	0	0	4	0
qg.order60	63	63.927	64	64	0.0675	0.259	60	5
queen5_5	5	5	5	5	0	0	5	0

# GRASP+SA+PR

Resultados

Instância	Min	Média	Mediana	Max	SD	VAR	BEST	Desvio %
fpsol2.i.1	65	65	65	65	0	0	65	0
inithx.i.1	54	54	54	54	0	0	54	0
inithx.i.3	31	31	31	31	0	0	31	0
le450_5a	10	10.552	11	11	0.247	0.497	5	100
le450_25d	29	29	29	29	0	0	25	16
miles250	8	8	8	8	0	0	8	0
miles1500	73	73	73	73	0	0	73	0
myciel3	4	4	4	4	0	0	4	0
qg.order60								
queen5_5	5	5	5	5	0	0	5	0

# Resultados: Comparativos entre as Abordagens

## Mínimos

Resultado Comparativo

Instância	G1	G2	GRP	GRASP+HC	GRASP+SA	GRASP+SA+ PR
fpsol2.i.1	65	65	65	65	65	65
inithx.i.1	54	54	54	54	54	54
inithx.i.3	31	31	31	31	31	31
le450_5a	12	11	10	10	10	10
le450_25d	33	30	29	29	28	29
miles250	8	8	8	8	8	8
miles1500	73	73	73	73	73	73
myciel3	4	4	4	4	4	4
qg.order60	64	64	64	63	63	
queen5_5	6	5	5	5	5	5

Medianas

Resultado Comparativo

Instância	G1	G2	GRP	GRASP+HC	GRASP+SA	GRASP+SA+ PR
fpsol2.i.1	65	65	65	65	65	65
inithx.i.1	54	54	54	54	54	54
inithx.i.3	31	31	31	31	31	31
le450_5a	13	12	11	11	11	11
le450_25d	36	31	30	29	29	29
miles250	9	8	8	8	8	8
miles1500	74	73	73	73	73	73
myciel3	4	4	4	4	4	4
qg.order60	65	65	64	64	64	
queen5_5	7	7	5	5	5	5

# Desvio % (Opt)

Resultado Comparativo

Instância	G1	G2	GRP	GRASP+HC	GRASP+SA	GRASP+SA+ PR
fpsol2.i.1	0	0	0	0	0	0
inithx.i.1	0	0	0	0	0	0
inithx.i.3	0	0	0	0	0	0
le450_5a	140	120	100	100	100	100
le450_25d	32	20	16	16	12	16
miles250	0	0	0	0	0	0
miles1500	0	0	0	0	0	0
myciel3	0	0	0	0	0	0
qg.order60	6,66	6,66	6,66	5	5	
queen5_5	0	0	0	0	0	0

## Grupo 3

- Jefferson Marques
- Vinícius Araújo
- Vinícius Morais

# Metodologia: Heurísticas

### Abordagens Heurísticas

Heurística 1: Coloração Sequencial

A ordem do vetor é de 0 até o número de vértices.

# Heurística 1: Coloração Sequencial [Paulo Feofiloff]

```
#define UGraph Graph
/* Esta função calcula uma coloração válida dos vértices do grafo não-dirigido G e devolve o número de cores usadas.
A coloração é armazenada no vetor color[]. */
int UGRAPHseqColoring( UGraph G, int *color)
   int k = 0:
   for (vertex v = 0; v < G->V; ++v) color[v] = -1;
   for (vertex v = 0; v < G->V; ++v) {
      // as cores são 0..k-1
      bool available[100];
      int c;
      for (c = 0; c < k; ++c) available[c] = true;</pre>
      for (link a = G->adj[v]; a != NULL; a = a->next) {
         if (color[a->w] != -1)
            available[color[a->w]] = false;
      } // A
      c = 0:
      while (c < k && !available[c]) ++c;</pre>
      if (c < k) color[v] = c;
      else color[v] = k++;
   return k:
```

### Heurística 1: Coloração Sequencial [Paulo Feofiloff]

Na Heurística de Coloração Sequencial o grafo é colorido de acordo com a sequência que os vértices são lidos do arquivo de entrada e adicionados no grafo.

É testada uma cor inicial para um vértice e da mesma forma é testada com a mesma cor para o próximo vértice da sequência, se for válida utiliza a mesma cor, se não for válida troca de cor.

### Metodologia: Metaheurísticas

### Metaheurística 1: GRASP

```
Algorithm 1: runGRASP

bestSolution = solucaoInicial(graph) *Cada vertice uma cor*

for k <- to MaxIter do

newGraph <- constructivePhase(graph)

solutionColors = newGraph.checkColor() *Checa Quantas cores o grafo esta pintado*

*Fase de busca local utilizando o SA desenvolvido*

solution <- SA(None, tempEnt, tempMin,alpha, SAMax, False, newGraph, solutionColors)

bestSolution <- updateSolution()

end for

return bestSolution
```

### Metaheurística 1: GRASP

```
Algorithm 2: constructivePhase
     candidatos, rcl <- []
     vizDescoloridos = {}
    for v <- graph.getAmountV do * Copia os vertices nao coloridos para serem os candidatos *
         if(verticeDescolorico) do
              candidatos = vertice
             vizDescoloridos[v] = -1
         end if
     end for
     if(candidatos == []) do
         return graph
     end if
     for v <- len(candidatos) do
         vizDescoloridos[v] = qntdVizinhosDescoloridos
     end for
     maior = -1
     for v <- len(candidatos) do
         if (vizDescoloridos[v] > maior) do
              maior = vizDescoloridos[v]
             rcl <- []
             rcl = vertice[v]
         end if
         else do
              rcl = vertice[v]
         end else
      end for
```

### Metaheurística 1: GRASP

```
Algorithm 2(Continuação): constructivePhase
   while rcl not vazia do
        escolhido = random(rcl)
        for n <-escolhido.vizinhos do
            if (graph.vizinho.getColor()[n] == colorido) do
                listColors[n] = True *cor indisponivel*
            end if
        end for
        for c <- len(listColors) do
            Pega cor disponivel *igual a false*
           break
        end for
        index = pegaIndice(escolhido)
        graph.vertice[index].setColor(c)
        removeVizinhoRcl(rcl,escolhido)
        rcl.remove(escolhido)
        listColors[c] = true
    end while
    return constructivePhase(graph)
```

### Metaheurística 1: Implementação

O Grasp inicialmente gera uma solução inicial com todos os vértices coloridos de cores diferentes, que é definida como a melhor até então. Logo após em um total de 10 iterações é rodada a fase construtiva e de busca local com o Simulated Annealing. No qual a solução encontrada é comparada com a melhor até então, e se a encontrada for melhor é feita uma atualização.

Vinícius Morais (<u>GitHub</u>)

# Metaheurística 2: Simulated Annealing [Adap. [Lopes et.al]]

**Algoritmo 2** SIMULATED-ANNEALING( $f(.), N(.), \alpha, SAMax, T_0, s$ )

```
1: s^* \leftarrow s; Iter \leftarrow 0; T \leftarrow T_0
2: while (T > 0) do
3:
        while (Iter < SAMax) do
4:
            Iter \leftarrow Iter + 1
5:
6:
7:
            Gere um vizinho qualquer s' \in N(s)
            \Delta \leftarrow f(s') - f(s)
            if (\Delta < 0) then
8:
                 s \leftarrow s'
9:
                if (f(s') < f(s^*)) then
10:
                      s^* \leftarrow s'
11:
                 end if
12:
             else
13:
                 Tome x \in [0, 1]
14:
                 if (x < e^{-\Delta/\tau}) then
15:
                     s \leftarrow s'
16:
                 end if
17:
             end if
18:
         end while
19:
         T \leftarrow \alpha T; Iter \leftarrow 0
20: end while
21: return s*
```

### Simulated Annealing: Implementação

A solução inicial do SA é a quantidade de cores ser a mesma quantidade de nós do grafo, ou seja, todos estão coloridos com cores diferentes, este seria o pior caso.

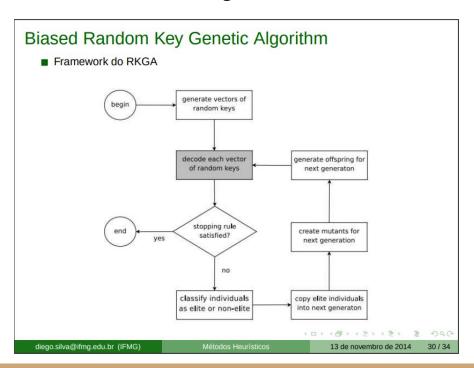
**Estrutura de vizinha**: Laço de repetição até 5 iterações, randomizando um nó para sua cor ser modificada por outra cor válida que não seja a mesma dos vizinhos nem a dele mesmo. Caso nesse laço não ache um nó que há cores válidas para ele ser modificado, então faz um laço até a quantidade de vértices no grafo procurando por um nó que possa ser modificado por uma cor válida.

Templnicial: 10000 TempFinal: 20 Alpha: 0.95 Iterações: 1000

Jefferson Marques (<u>GitHub</u>)

### Metaheurística 3: BRKGA [Fonte]

#### SILVA, Diego Mello da



#### RESENDE, Mauricio Elavio

#### Specifying a biased random-key GA

- Encoding is always done the same way, i.e. with a vector of N random-keys (parameter N must be specified)
- Decoder that takes as input a vector of N random-keys and outputs the corresponding solution of the combinatorial optimization problem and its cost (this is usually a heuristic)
- Parameters:
  - Size of population: a function of N, say N or 2N
  - Size of elite partition: 15-25% of population
  - Size of mutant set: 5-15% of population
  - Child inheritance probability: > 0.5, say 0.7
  - Stopping criterion: e.g. time, # generations, solution quality, # generations without improvement



BRKGA with applications in telecom

### BRKGA: Implementação

#### Algorithm 1: runBRKGA

```
KeysSorting = no intervalo [0,1] * TAMPOP
Population = decoder(KeysSorting)
while (q \leq QTDGE) do
   Population.sort()
   PopulationG = Population[0...TAMELI]
   for i \leftarrow TAMMUT do
      (parentBest, parentRandom) = getParents(KeysSorting)
      child = crossover(parentBest, parentRandom)
      PopulationG = child
   end
   for i \leftarrow (TAMPOP - (TAMELI + TAMMUT)) do
      (parentBest, parentRandom) = getParents(KeysSorting)
      child = crossover(parentBest, parentRandom)
      PopulationG = child
   end
   PopulationG = decoder(KeysSorting)
   Population \leftarrow PopulationG
   g = g+1
   end
```

TAMPOP: Tamanho da população.

**QTDGE:** Quantidade de gerações.

**TAMELI:** Corresponde aos 20% da elite.

**TAMMUT:** Corresponde aos 15% dos mutantes.

### BRKGA: Implementação

#### Algorithm 2: decoder

```
for m \leftarrow TAMPOP do
   collided = False
   usedColors = [0]
   KeysSorting[m].sort()
   for c \leftarrow KeysSorting[m] do
       index = KeysSorting[m].index(c)
       color = usedColors[len(usedColors)-1]
       if graph.vertex[index].color == incolor then
          graph.vertex[index].color = color
       end
       colorNeighbor = qetcolorNeighbor(c)
       if graph.vertex/index/.color in colorNeighbor then
           *Tenta reutilizar uma das cores da paleta de cores.
          Se não der, cria uma nova cor.
          Atribui a cor selecionada.*
          graph.vertex[index].color = color
       end
      for i \leftarrow graph.AmoutVertex do
           *Para todos não adjacentes ao vertice atual, recebe a mesma
           cor*
      end
    end
   end
```

**TAMPOP:** Tamanho da população.

**QTDGE:** Quantidade de gerações.

**TAMELI:** Corresponde aos 20% da elite.

**TAMMUT:** Corresponde aos 15% dos mutantes.

Vinícius Araújo (GitHub)

## Experimentos Realizados

### Setup Experimental

- Core i5 5<sup>a</sup> geração
- 4 núcleos
- 8 GB de Memória RAM

## Resultados: Heurística - Coloração Sequencial

Instância	Min	Média	Mediana	Max	SD	VAR	Opt?	Desvio %
fpsol2.i.1.col	66	66	66	66	0	0	65	1.5
inithx.i.1.col	55	55	55	55	0	0	54	1.8
inithx.i.3.col	31	31	31	31	0	0	31	0
le450_5a.col	15	15	15	15	0	0	5	200
le450_25d.col	34	34	34	34	0	0	25	36
miles250.col	10	10	10	10	0	0	8	25
miles1500.col	74	74	74	74	0	0	73	1.3
myciel3.col	4	4	4	4	0	0	4	0
qg.order60.col	66	66	66	66	0	0	60	10
queen5_5.col	8	8	8	8	0	0	5	60

Resultados: GRASP + Simulated Annealing

Instância	Min	Média	Mediana	Max	SD	VAR	Melhor	Desvio %
fpsol2.i.1.col	65	65.38	65	66	0.487831	0.237979	65	0
inithx.i.1.col	54	54.9	55	55	0.316227	0.1	54	0
inithx.i.3.col	31	32.48	32	34	1.11446	1.24202	31	0
le450_5a.col	13	16.11	16	18	0.897752	0.805959	5	160
le450_25d.col	38	43.68	44	48	2.974233	8.846061	25	52
miles250.col	8	8.02	8	9	0.140705	0.019797	8	0
miles1500.col	73	73	73	73	0	0	73	0
myciel3.col	4	4	4	4	0	0	4	0
qg.order60.col	64	64.2	64	65	0.421637	0.177777	60	6
queen5_5.col	5	5	5	5	0	0	5	0

Resultados: Simulated Annealing

Instância	Min	Média	Mediana	Max	SD	VAR	Melhor	Desvio %
fpsol2.i.1.col	65	65	65	65	0	0	65	0
inithx.i.1.col	55	55	55	55	0	0	54	1
inithx.i.3.col	32	32.28	32	33	0.451260	0.203636	31	3
le450_5a.col	16	16.98	17	17	0.140705	0.019797	5	220
le450_25d.col	44	44.9	45	46	0.522233	0.272727	25	76
miles250.col	8	8.65	9	9	0.479372	0.229798	8	0
miles1500.col	73	73	73	73	0	0	73	0
myciel3.col	4	4	4	4	0	0	4	0
qg.order60.col	76	76	76	76	0	0	60	26
queen5_5.col	5	5	5	5	0	0	5	0

### Resultados: BRKGA

Instância	Min	Média	Mediana	Max	SD	VAR	Melhor	Desvio %
fpsol2.i.1.col	65	65	65	65	0	0	65	0
inithx.i.1.col	54	54	54	54	0	0	54	0
inithx.i.3.col	31	31	31	31	0	0	31	0
le450_5a.col	12	12.52	13	13	0.502116	0.252121	5	140
le450_25d.col	25	26.10	26	28	0.758786	0.575757	25	0
miles250.col	8	8	8	8	0	0	8	0
miles1500.col	73	73	73	73	0	0	73	0
myciel3.col	4	4	4	4	0	0	4	0
qg.order60.col	-	-	-	-	-	-	60	-
queen5_5.col	5	5.76	6	6	0.429234	0.184242	5	0

# Resultados: Comparativos entre as Abordagens

Resultado Comparativo: Mínimos

Instância	H1	MH1	MH2	МН3
fpsol2.i.1.col	66	65	65	65
inithx.i.1.col	55	54	55	54
inithx.i.3.col	31	31	32	31
le450_5a.col	15	13	16	12
le450_25d.col	34	38	44	25
miles250.col	10	8	8	8
miles1500.col	74	73	73	73
myciel3.col	4	4	4	4
qg.order60.col	66	64	76	-
queen5_5.col	8	5	5	5

Resultado Comparativo: Medianas

Instância	H1	MH1	MH2	МН3
fpsol2.i.1.col	66	65	65	65
inithx.i.1.col	55	55	55	54
inithx.i.3.col	31	32	32	31
le450_5a.col	15	16	17	13
le450_25d.col	34	44	45	26
miles250.col	10	8	9	8
miles1500.col	74	73	73	73
myciel3.col	4	4	4	4
qg.order60.col	66	64	76	-
queen5_5.col	8	5	5	6

Resultado Comparativo: Desvio % (Opt)

Instância	H1	MH1	MH2	МН3
fpsol2.i.1.col	1.5	0	0	0
inithx.i.1.col	1.8	0	1	0
inithx.i.3.col	0	0	3	0
le450_5a.col	200	160	220	140
le450_25d.col	36	52	76	0
miles250.col	25	0	0	0
miles1500.col	1.3	0	0	0
myciel3.col	0	0	0	0
qg.order60.col	10	6	26	-
queen5_5.col	60	0	0	0

# Referências Consultadas

### Referências Consultadas

- Tião e Zé, Um algoritmo fodástico para resolver NP Completude do CV, Lugar onde foi publicado, 2050.
- Zé et al, Yet Another Algorithm to Solve Traveler Salesman Problem Using Tomatoes Farm Techniques, Journal where it was published, 2099.
- FEOFILOFF, Paulo. Coloração de Vértices. Disponível em:

<a href="https://www.ime.usp.br/~pf/algoritmos para grafos/aulas/vertex-coloring.html">https://www.ime.usp.br/~pf/algoritmos para grafos/aulas/vertex-coloring.html</a>>. Acessado em: 20 de Setembro de 2019.

# Apêndices

# Apêndice A - Gráficos que fiz e não couberam lá