

**3ºano – MIEIC – 20 de Maio 2018**

**Otimização na Organização de um Jantar**

Relatório

Inteligência Artificial

Grupo B2\_3

**Bruno Alexandre Oliveira Dias, up201504859@fe.up.pt**

**Fernando André Bezerra Moura Fernandes, up201505821@fe.up.pt**

**Maria Eduarda Santos Cunha, up201506524@fe.up.pt**

# Índice

[1. Objetivo 3](#_Toc514605450)

[2. Especificação 3](#_Toc514605451)

[2.1. Abordagem 3](#_Toc514605452)

[2.1.1. Representação do problema 3](#_Toc514605453)

[2.1.2. Algoritmo Genético 6](#_Toc514605454)

[2.1.3. Simulated Annealing 7](#_Toc514605455)

[2.2. Input do Programa 8](#_Toc514605456)

[3. Desenvolvimento 9](#_Toc514605457)

[3.1. Ferramentas/APIs Utilizadas 9](#_Toc514605458)

[3.2. Estrutura da Aplicação 9](#_Toc514605459)

[4. Experiências 10](#_Toc514605460)

[5. Conclusões 12](#_Toc514605461)

[6. Melhoramentos 13](#_Toc514605462)

[7. Recursos 14](#_Toc514605463)

[8. Apêndice 15](#_Toc514605464)

[8.1. Manual do Utilizador 15](#_Toc514605465)

[8.2. Ficheiros de Input 15](#_Toc514605466)

[8.2.1. Experiência 1 15](#_Toc514605467)

[8.2.2. Experiência 2 16](#_Toc514605468)

[8.2.3. Experiência 3 16](#_Toc514605469)

[8.2.4. Experiência 4 16](#_Toc514605470)

[8.2.5. Experiência 5 17](#_Toc514605471)

[8.2.6. Experiência 6 18](#_Toc514605472)

# Objetivo

Este trabalho tem como objetivo resolver o problema de otimização da distribuição de pessoas por mesas num jantar solidário, onde várias pessoas se registaram. Idealmente, os grupos de pessoas que se inscreveram juntas não deverão ser separados e é importante a afinidade entre pessoas de grupos diferentes quando juntas na mesma mesa. Essa afinidade é determinada segundo interesses ou características em comum: idade, trabalho, hobby, interesse e família.

Pretende-se estabelecer a respetiva distribuição das pessoas pelos lugares.

# Especificação

O problema em questão inclui-se nos problemas de otimização dado que se pretende maximizar a afinidade existente entre pessoas no conjunto de todas as mesas.

## 2.1. Abordagem

## 2.1.1. Representação do problema

De forma a representar o problema proposto, procedemos à criação de 3 classes *Person*, *Table* e *Dinner*, representativas de cada indivíduo, mesa e cenário de jantar possível respetivamente.

Atribuímos às classes os seguintes atributos:

* *Person*: *id*, *name*, *age*, *group* (id do grupo de pessoas com que se inscreveu), *hobie*, *family*, *job* e *interest*;
* *Table*: *id*, *size* e *people* (lista de pessoas a sentar nessa mesa);
* *Dinner*: *id*, *tables*, *fitness*, *afinity*, *probabilityMin*, *probabilityMax* e *probability*.

Uma vez que a disposição das pessoas pelas mesas tem em conta a afinidade entre elas, procedemos à criação da função *getAfinity(self, person)* na classe *Person* responsável por devolver essa mesma afinidade. Calcula-a fazendo várias comparações entre 2 pessoas e incrementado o atributo *afinity* segundo o seguinte sistema de prioridades definido por nós:

Se as 2 pessoas a ser comparadas...

* Estiverem no mesmo grupo, incrementa 1 unidade;
* Tiverem o mesmo interesse, incrementa 0.5 unidades;
* Tiverem a mesma família, incrementa 0.5 unidades;
* Tiverem a mesma idade, incrementa 0.5 unidades;
* Tiverem o mesmo emprego, incrementa 0.5 unidades;
* Tiverem o mesmo hobby, incrementa 0.5 unidades;

Isto, pois o mais importante é manter um grupo de pessoas inscritas juntas, já que partiu da sua iniciativa própria juntarem-se e, consequentemente, deverão querer manter-se na mesma mesa, em detrimento da companhia de pessoas com quem possam ter outras relações de proximidade. As restantes características têm todas a mesma importância, dado que todas constituem um elemento comum e passível de ser usado como tema de conversa.

Em Person.py:

def getAfinity(self, person):

afinity = 0

if(self.id != -1 and person.id != -1):

if (person.group == self.group):

afinity += 1.0

if (person.interest == self.interest):

afinity += 0.5

if (person.family == self.family):

afinity += 0.5

if (person.age == self.age):

afinity += 0.5

if (person.job == self.job):

afinity += 0.5

if (person.hobie == self.hobie):

afinity += 0.5

return afinity

Como a afinidade total do jantar corresponde à soma da afinidade em cada mesa, *getAfinity(self)* na classe *Table* trata de retornar a afinidade total de uma mesa ao somar as afinidades entre todas as pessoas sentadas na mesma e *calcAfinity(self)* na classe *Dinner* soma as afinidades das mesas todas, gerando assim a afinidade total do jantar.

Em Table.py:

def getAfinity(self):

afinity = 0

if (self.size > len(self.people)):

for x in range(0, len(self.people)):

if (x < len(self.people) - 1):

afinity += self.people[x].getAfinity(self.people[x + 1])

else:

for x in range(0, self.size):

if (x < self.size - 1):

afinity += self.people[x].getAfinity(self.people[x + 1])

return afinity

Em Dinner.py:

def calcAfinity(self):

self.afinity = 0

for x in range(0, len(self.tables)):

self.afinity += self.tables[x].getAfinity()

Ainda, é tratado que não se podem sentar mais pessoas numa mesa do que o número de lugares existentes nela, representado por *size*.

Por fim, tentamos procurar a solução ótima através dos 2 algoritmos Algoritmo Genético e Simulated Annealing, sendo que em ambos a população será constituída por diferentes versões de um jantar, ou seja, diferentes combinações de pessoas nas mesas.

## 2.1.2. Algoritmo Genético

Os Algoritmos Genéticos têm por base os processos genéticos de organismos biológicos. Para um problema existe uma população cujos indivíduos representam as possíveis soluções e a cada indivíduo/solução é atribuída uma pontuação que diz respeito ao quão ideal essa solução é. As soluções com maior pontuação são selecionadas para sofrer o cruzamento, gerando novas soluções e as melhores dessa nova população passam pela mutação. Idealmente, deverá convergir numa solução ideal.

O **cruzamento** entre dois “jantares” é feito trocando entre dois jantares uma pessoa pela mesma no outro jantar, ficando essa pessoa numa posição diferente e, consequentemente, gerando uma nova afinidade.

Em Dinner.py:

def mate(self, other):

firstTableChoiceIndex = choice(range(0,len(self.tables)))

secondTableChoiceIndex = choice(range(0,len(other.tables)))

firstPersonChoiceIndex = choice(range(0,len(self.tables[firstTableChoiceIndex].people)))

secondPersonChoiceIndex = choice(range(0,len(other.tables[secondTableChoiceIndex].people)))

ownSubs = self.tables[firstTableChoiceIndex].people[firstPersonChoiceIndex]

otherSubs = other.tables[secondTableChoiceIndex].people[secondPersonChoiceIndex]

self.subs(firstTableChoiceIndex,firstPersonChoiceIndex,otherSubs)

other.subs(secondTableChoiceIndex,secondPersonChoiceIndex,ownSubs)

Em genetic.py:

def mate(selectedPopulation):

cruzProb = 0.5

l = len(selectedPopulation)

selectedForMating = list()

for x in range(0, l):

r = random()

if (r < cruzProb):

selectedForMating.append(selectedPopulation[x])

l2 = len(selectedForMating)

for y in range(0, l2,2):

if(y == l2-1):

selectedPopulation[y].mate(selectedPopulation[y])

else:

selectedPopulation[y].mate(selectedPopulation[y + 1])

A **mutação** consiste em trocar duas pessoas de sítio dentro de cada versão do jantar.

Em Dinner.py:

def mutate(self):

firstTableChoiceIndex = choice(range(0, len(self.tables)))

secondTableChoiceIndex = choice(range(0, len(self.tables)))

firstPersonChoiceIndex = choice(range(0, len(self.tables[firstTableChoiceIndex].people)))

secondPersonChoiceIndex = choice(range(0, len(self.tables[secondTableChoiceIndex].people)))

ownSubs = self.tables[firstTableChoiceIndex].people[firstPersonChoiceIndex]

self.subs(secondTableChoiceIndex,secondPersonChoiceIndex, ownSubs)

Em genetic.py:

def mutate(population):

probMut = 0.2

for x in range(0, len(population)):

r = random()

if(r < probMut):

population[x].mutate()

O processo descrito é repetido ao longo de uma série de iterações, cujo critério de paragem é quando a diferença entre a afinidade máxima anterior e a atual for mínima ou nula.

## 2.1.3. Simulated Annealing

O algoritmo Simulated Annealing ou Arrefecimento Simulado é uma técnica de procura aleatória baseada na forma como um metal arrefece e congela numa estrutura cristalina com energia mínima e direciona-se a problemas não lineares.

Começa-se por estabelecer uma temperatura inicial alta o suficiente para permitir uma mudança para outro estado da vizinhança e uma temperatura final de 0 como critério de paragem. A cada iteração, decrementa-se a temperatura.

Em simulated\_annealing.py:

def updateTemperature(temperature):

t = temperature - 1

return t

A partir de cada solução chega-se a uma solução diferente e se esta for melhor, continua, se não, calcula-se a probabilidade de ser usada para a próxima iteração.

Em simulated\_annealing.py:

def calcProbability(old\_afinity, new\_afinity,temperature):

diff = new\_afinity - old\_afinity

return exp(-(abs((diff)/temperature)))

De seguida, é gerado um número aleatório e se for superior a essa probabilidade, escolhe-se essa solução. Caso contrário, é descartada. A qualidade de uma solução é determinada através da sua energia (semelhante à pontuação no caso do Algoritmo Genético).

Em simulated\_annealing.py:

def measureProbability(r):

ra = random()

return ra > r

## 2.2. Input do Programa

A receção da informação necessária ao nosso programa quanto às pessoas inscritas, grupos e respetivas características é feita através de um ficheiro intitulado *input*.

As primeiras duas linhas do ficheiro contêm inteiros que dizem respeito ao número de mesas e ao número de lugares de cada mesa, respetivamente.

As restantes linhas possuem cada uma a informação pessoal de cada pessoa inscrita, organizada da seguinte forma <Nome> : <idade> - <grupo> - <hobby> - <família> - <trabalho> - <interesse>.

# Desenvolvimento

## 3.1. Ferramentas/APIs Utilizadas

Desenvolvemos o projeto no Sistema Operativo Ubuntu 18.04, no IDE PyCharm e a linguagem de programação foi Python.

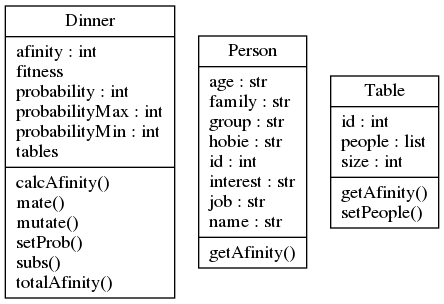
## 3.2. Estrutura da Aplicação

**Módulos:**



Figure 1 Módulos

**Diagrama de Classes:**



\*

1

\*

1

Figure 2 Diagrama de Classes

# Experiências

No quadro seguinte, estão apresentados os diferentes valores de afinidade total do jantar obtidos para cada uma de 6 experiências repetidas 5 vezes segundo os algoritmos Algoritmo Genético e Simulated Annealing.

|  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- |
| Algoritmo Genético | | | | | |
| Experiência 1 | 12 pessoas inscritas em 6 grupos, 3 mesas de 5 lugares cada | | | | |
| Afinidade Total: | 8.5 | 9.5 | 10.5 | 11 | 9.5 |
| Experiência 2 | 15 pessoas inscritas em 6 grupos, 3 mesas de 5 lugares cada | | | | |
| Afinidade Total: | 15.5 | 14 | 17 | 13.5 | 18 |
| Experiência 3 | 12 pessoas inscritas em 5 grupos, 3 mesas de 5 lugares cada | | | | |
| Afinidade Total: | 11 | 9.5 | 11.5 | 9.5 | 9 |
| Experiência 4 | 15 pessoas inscritas em 5 grupos, 3 mesas de 5 lugares cada | | | | |
| Afinidade Total: | 14 | 13 | 14.5 | 15.5 | 13.5 |
| Experiência 5 | 45 pessoas inscritas em 9 grupos, 9 mesas de 5 lugares cada | | | | |
| Afinidade Total: | 36,5 | 38,5 | 40,5 | 43 | 42,5 |
| Experiência 6 | 45 pessoas inscritas em 6 grupos, 9 mesas de 5 lugares cada | | | | |
| Afinidade Total: | 36 | 41 | 35.5 | 37 | 41 |
|  | | | | | |
| Simulated Annealing | | | | | |
| Experiência 1 | 12 pessoas inscritas em 6 grupos, 3 mesas de 5 lugares cada | | | | |
| Afinidade Total: | 5 | 3.5 | 4.5 | 9 | 6 |
| Experiência 2 | 15 pessoas inscritas em 6 grupos, 3 mesas de 5 lugares cada | | | | |
| Afinidade Total: | 9 | 8 | 8.5 | 5.5 | 9 |
| Experiência 3 | 12 pessoas inscritas em 5 grupos, 3 mesas de 5 lugares cada | | | | |
| Afinidade Total: | 5.5 | 7 | 5 | 8 | 6.5 |
| Experiência 4 | 15 pessoas inscritas em 5 grupos, 3 mesas de 5 lugares cada | | | | |
| Afinidade Total: | 10.5 | 5.5 | 11.5 | 5 | 7.5 |
| Experiência 5 | 45 pessoas inscritas em 9 grupos, 9 mesas de 5 lugares cada | | | | |
| Afinidade Total: | 30 | 28.5 | 31 | 28 | 33.5 |
| Experiência 6 | 45 pessoas inscritas em 6 grupos, 9 mesas de 5 lugares cada | | | | |
| Afinidade Total: | 26.5 | 29.5 | 28.5 | 28 | 33.5 |

Figure 3 Tabela de Valores da Afinidade Total p/ 6 Experiências

As experiências 1 e 2 mantêm exatamente as mesmas condições à exceção do número de pessoas inscritas, de forma a mostrar a relação da afinidade conforme o número de pessoas.

As experiências 1 e 3, 2 e 4 ou 5 e 6 mantêm exatamente as mesmas condições à exceção do número de grupos em que as pessoas se inscreveram, de forma a mostrar a relação da afinidade conforme o número de grupos.

# Conclusões

Através das experiências 1 e 2, em que todas as condições são mantidas exatamente à exceção do número de pessoas, conseguimos observar que conforme o número de pessoas inscritas aumenta, também a afinidade total do jantar aumenta.

Através dos pares de experiências 1 e 3, 2 e 4 ou 5 e 6, em que todas as condições são mantidas exatamente à exceção do número de grupos, procurávamos identificar o efeito do número de grupos em que as pessoas se inscreveram na solução final. No entanto, os resultados são bastante dispersos, sendo que em algumas situações o aumento do número de grupos não afeta a solução, noutros aumenta a afinidade e noutros até a diminui. Isto verificou-se ao longo de mais testes dos que os apenas representados para efeito deste relatório.

Ainda, concluímos que através do Algoritmo Genético conseguimos chegar a soluções muito mais otimizadas do que com o Simulated Annealing, sendo que a diferença das médias da mesma experiência é sempre bastante elevada entre ambos.

# Melhoramentos

Futuramente, a nível da interação com o utilizador poderíamos desenvolver uma interface para que se tornasse mais intuitivo e orgânico para ele correr o programa, mostrar a disposição do jantar final em formato de diagrama e permitir correr ambos os algoritmos devolvendo algumas estatísticas de comparação entre as soluções obtidas e tempo demorado.

Quanto a funcionalidades, seria interessante também receber um ficheiro com mesas de diferentes tamanhos, em vez daquilo que fazemos atualmente, que é assumir que todas têm o mesmo número de lugares.

Em termos de algoritmos, ainda que estejamos contentes por termos tido a oportunidade de explorar o Algoritmo Genético e o Simulated Annealing,pensamos que seria também uma mais valia implementar alguns algoritmos adicionais que não tivessem sido tão abordados nas aulas para podermos expandir o nosso conhecimento.

# Recursos

Biblioteca DEAP, *Distributed Evolutionary Algorithms in Python*, <https://github.com/DEAP/deap>

<http://mat.uab.cat/~alseda/MasterOpt/Beasley93GA1.pdf>

<http://www.aiinfinance.com/saweb.pdf>

**Contributo dos elementos do grupo para o projeto final:**

|  |  |
| --- | --- |
| Bruno Dias | 33,(3)% |
| Fernando Fernandes | 33,(3)% |
| Maria Eduarda Cunha | 33,(3)% |

# Apêndice

## 8.1. Manual do Utilizador

Dentro do diretório do projeto, correr no terminal:

python –m Logic

Ao que é devolvido na consola um menu que permite a escolha entre os algoritmos Algoritmo Genético (1) e Simulated Annealing (2). Escrever 1 ou 2 conforme algoritmo pretendido.

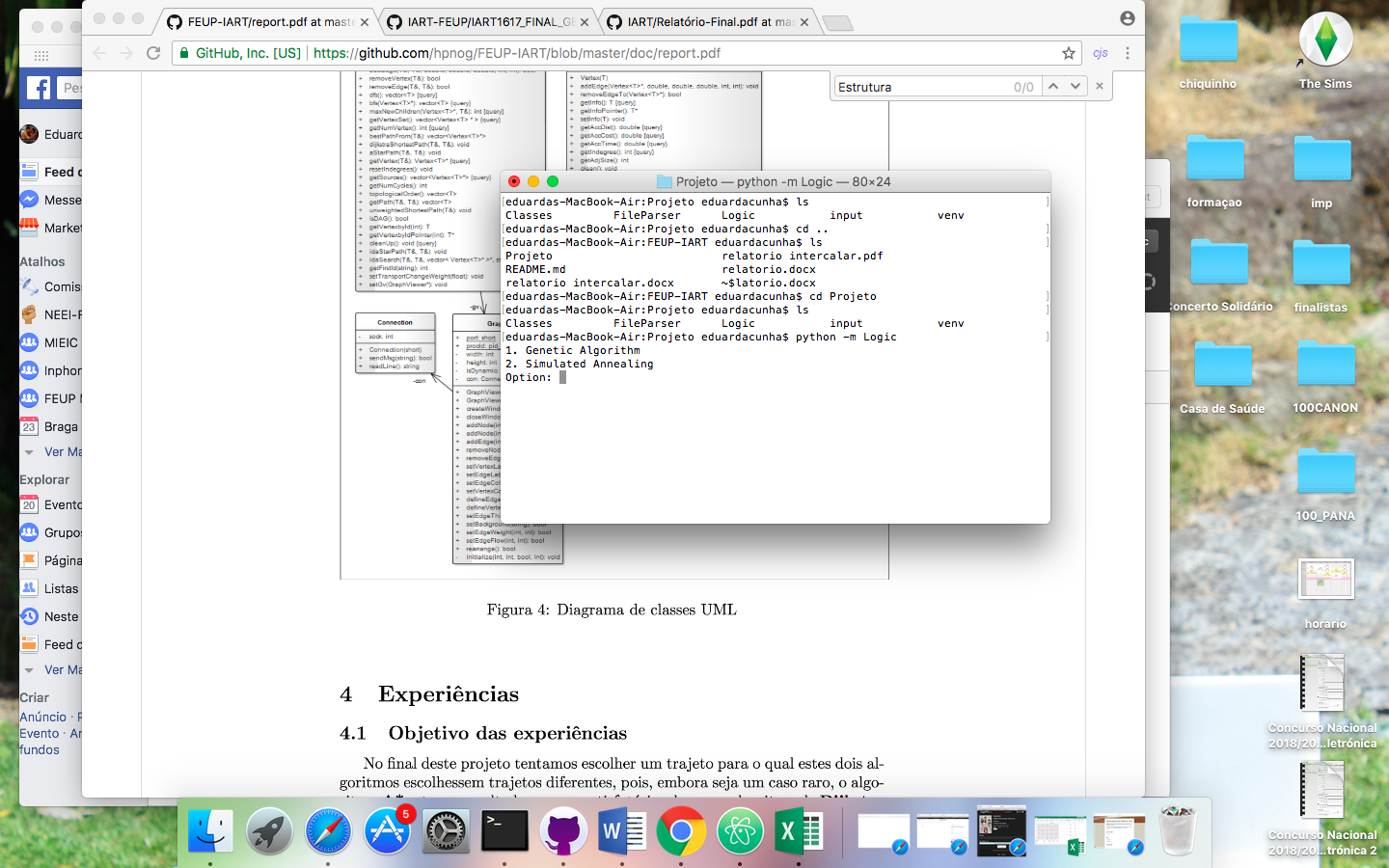


Figure 4 Menu Apresentado na Consola

São impressas na consola as composições das várias mesas e a afinidade total do jantar, por exemplo:

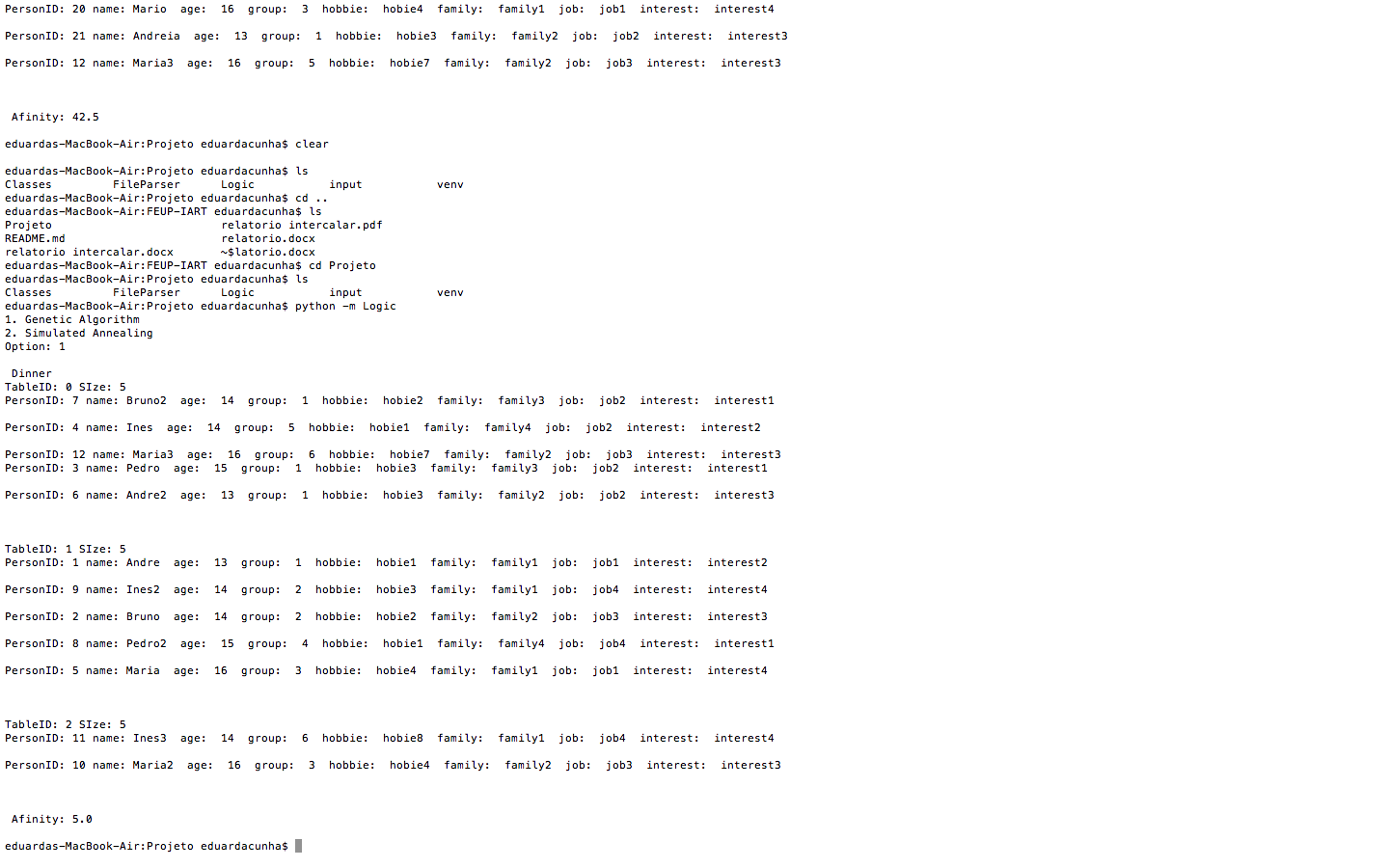


Figure 6 Exemplo de Afinidade na Experiência 1, com Algoritmo Genético

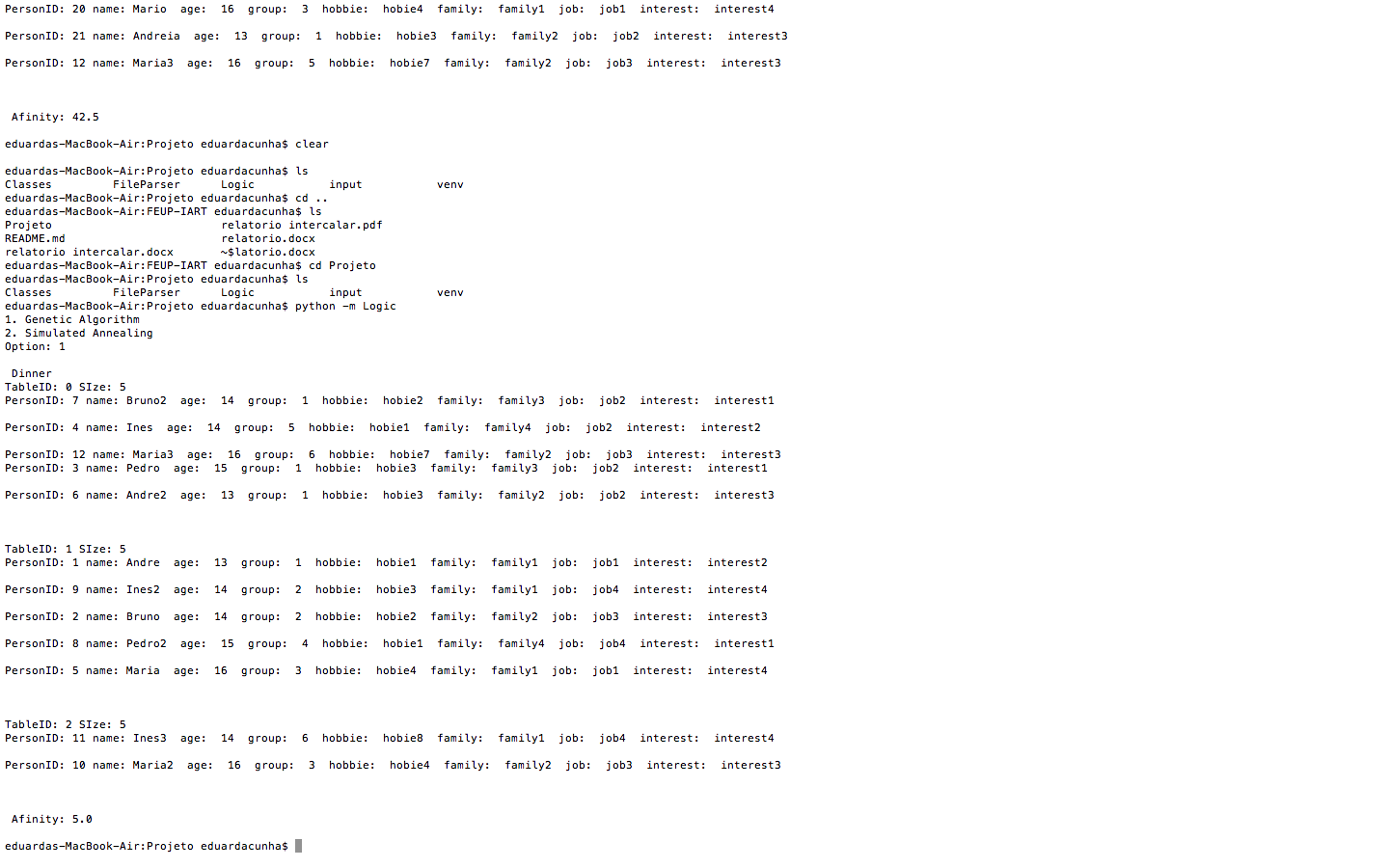


Figure 5 Exemplo da Composição da Mesa 1 na Experiência 1, com Algoritmo Genético

## 8.2. Ficheiros de Input

## 8.2.1. Experiência 1

3

5

Andre : 13 - 1 - hobie1 - family1 - job1 - interest2

Bruno : 14 - 2 - hobie2 - family2 - job3 - interest3

Pedro : 15 - 1 - hobie3 - family3 - job2 - interest1

Ines : 14 - 5 - hobie1 - family4 - job2 - interest2

Maria : 16 - 3 - hobie4 - family1 - job1 - interest4

Andre2 : 13 - 1 - hobie3 - family2 - job2 - interest3

Bruno2 : 14 - 1 - hobie2 - family3 - job2 - interest1

Pedro2 : 15 - 4 - hobie1 - family4 - job4 - interest1

Ines2 : 14 - 2 - hobie3 - family1 - job4 - interest4

Maria2 : 16 - 3 - hobie4 - family2 - job3 - interest3

Ines3 : 14 - 6 - hobie8 - family1 - job4 - interest4

Maria3 : 16 - 6 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

## 8.2.2. Experiência 2

3

5

Andre : 13 - 1 - hobie1 - family1 - job1 - interest2

Bruno : 14 - 2 - hobie2 - family2 - job3 - interest3

Pedro : 15 - 1 - hobie3 - family3 - job2 - interest1

Ines : 14 - 5 - hobie1 - family4 - job2 - interest2

Maria : 16 - 3 - hobie4 - family1 - job1 - interest4

Andre2 : 13 - 1 - hobie3 - family2 - job2 - interest3

Bruno2 : 14 - 1 - hobie2 - family3 - job2 - interest1

Pedro2 : 15 - 4 - hobie1 - family4 - job4 - interest1

Ines2 : 14 - 2 - hobie3 - family1 - job4 - interest4

Maria2 : 16 - 3 - hobie4 - family2 - job3 - interest3

Ines3 : 14 - 6 - hobie8 - family1 - job4 - interest4

Maria3 : 16 - 6 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

MariaEduarda : 16 - 6 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

Goncalo : 16 - 6 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

Joao : 16 - 6 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

## 8.2.3. Experiência 3

3

5

Andre : 13 - 1 - hobie1 - family1 - job1 - interest2

Bruno : 14 - 2 - hobie2 - family2 - job3 - interest3

Pedro : 15 - 1 - hobie3 - family3 - job2 - interest1

Ines : 14 - 5 - hobie1 - family4 - job2 - interest2

Maria : 16 - 3 - hobie4 - family1 - job1 - interest4

Andre2 : 13 - 1 - hobie3 - family2 - job2 - interest3

Bruno2 : 14 - 1 - hobie2 - family3 - job2 - interest1

Pedro2 : 15 - 4 - hobie1 - family4 - job4 - interest1

Ines2 : 14 - 2 - hobie3 - family1 - job4 - interest4

Maria2 : 16 - 3 - hobie4 - family2 - job3 - interest3

Ines3 : 14 - 1 - hobie8 - family1 - job4 - interest4

Maria3 : 16 - 5 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

## 8.2.4. Experiência 4

3

5

Andre : 13 - 1 - hobie1 - family1 - job1 - interest2

Bruno : 14 - 2 - hobie2 - family2 - job3 - interest3

Pedro : 15 - 1 - hobie3 - family3 - job2 - interest1

Ines : 14 - 5 - hobie1 - family4 - job2 - interest2

Maria : 16 - 3 - hobie4 - family1 - job1 - interest4

Andre2 : 13 - 1 - hobie3 - family2 - job2 - interest3

Bruno2 : 14 - 1 - hobie2 - family3 - job2 - interest1

Pedro2 : 15 - 4 - hobie1 - family4 - job4 - interest1

Ines2 : 14 - 2 - hobie3 - family1 - job4 - interest4

Maria2 : 16 - 3 - hobie4 - family2 - job3 - interest3

Ines3 : 14 - 1 - hobie8 - family1 - job4 - interest4

Maria3 : 16 - 5 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

MariaEduarda : 16 - 5 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

Joao : 16 - 5 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

Goncalo : 16 - 5 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

## 8.2.5. Experiência 5

9

5

Andre : 13 - 1 - hobie1 - family1 - job1 - interest2

Bruno : 14 - 2 - hobie2 - family2 - job3 - interest3

Pedro : 15 - 1 - hobie3 - family3 - job2 - interest1

Ines : 14 - 5 - hobie1 - family4 - job2 - interest2

Maria : 16 - 3 - hobie4 - family1 - job1 - interest4

Andre2 : 13 - 1 - hobie3 - family2 - job2 - interest3

Bruno2 : 14 - 1 - hobie2 - family3 - job2 - interest1

Pedro2 : 15 - 4 - hobie1 - family4 - job4 - interest1

Ines2 : 14 - 2 - hobie3 - family1 - job4 - interest4

Maria2 : 16 - 3 - hobie4 - family2 - job3 - interest3

Ines3 : 14 - 1 - hobie8 - family1 - job4 - interest4

Maria3 : 16 - 5 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

MariaEduarda : 16 - 5 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

Joao : 16 - 5 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

Goncalo : 16 - 5 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

Filipe : 13 - 1 - hobie1 - family1 - job1 - interest2

Bruna : 14 - 2 - hobie2 - family2 - job3 - interest3

Paula : 15 - 1 - hobie3 - family3 - job2 - interest1

Isaura : 14 - 5 - hobie1 - family4 - job2 - interest2

Mario : 16 - 3 - hobie4 - family1 - job1 - interest4

Andreia : 13 - 1 - hobie3 - family2 - job2 - interest3

Bernardo : 14 - 1 - hobie2 - family3 - job2 - interest1

Patricia : 15 - 4 - hobie1 - family4 - job4 - interest1

Ilia : 14 - 2 - hobie3 - family1 - job4 - interest4

Joaninha : 16 - 3 - hobie4 - family2 - job3 - interest3

Duarte : 14 - 1 - hobie8 - family1 - job4 - interest4

Monica : 16 - 5 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

Eduarda : 16 - 5 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

Fernando : 16 - 9 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

Jose : 16 - 5 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

AndreMarques : 13 - 1 - hobie1 - family1 - job1 - interest2

BrunoDias : 14 - 2 - hobie2 - family2 - job3 - interest3

PedroCunha : 15 - 9 - hobie3 - family3 - job2 - interest1

InesMelao : 14 - 5 - hobie1 - family4 - job2 - interest2

MariaMeloa : 16 - 3 - hobie4 - family1 - job1 - interest4

Diana : 13 - 1 - hobie3 - family2 - job2 - interest3

Debora : 14 - 1 - hobie2 - family3 - job2 - interest1

Miranda : 15 - 7 - hobie1 - family4 - job4 - interest1

Anita : 14 - 2 - hobie3 - family1 - job4 - interest4

Beatriz : 16 - 3 - hobie4 - family2 - job3 - interest3

Armandina : 14 - 1 - hobie8 - family1 - job4 - interest4

Diogo : 16 - 6 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

Miguel : 16 - 8 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

Claudio : 16 - 6 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

Domingos : 16 - 7 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

## 8.2.6. Experiência 6

9

5

Andre : 13 - 1 - hobie1 - family1 - job1 - interest2

Bruno : 14 - 2 - hobie2 - family2 - job3 - interest3

Pedro : 15 - 1 - hobie3 - family3 - job2 - interest1

Ines : 14 - 5 - hobie1 - family4 - job2 - interest2

Maria : 16 - 3 - hobie4 - family1 - job1 - interest4

Andre2 : 13 - 1 - hobie3 - family2 - job2 - interest3

Bruno2 : 14 - 1 - hobie2 - family3 - job2 - interest1

Pedro2 : 15 - 4 - hobie1 - family4 - job4 - interest1

Ines2 : 14 - 2 - hobie3 - family1 - job4 - interest4

Maria2 : 16 - 3 - hobie4 - family2 - job3 - interest3

Ines3 : 14 - 1 - hobie8 - family1 - job4 - interest4

Maria3 : 16 - 5 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

MariaEduarda : 16 - 5 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

Joao : 16 - 5 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

Goncalo : 16 - 5 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

Filipe : 13 - 1 - hobie1 - family1 - job1 - interest2

Bruna : 14 - 2 - hobie2 - family2 - job3 - interest3

Paula : 15 - 1 - hobie3 - family3 - job2 - interest1

Isaura : 14 - 5 - hobie1 - family4 - job2 - interest2

Mario : 16 - 3 - hobie4 - family1 - job1 - interest4

Andreia : 13 - 1 - hobie3 - family2 - job2 - interest3

Bernardo : 14 - 1 - hobie2 - family3 - job2 - interest1

Patricia : 15 - 4 - hobie1 - family4 - job4 - interest1

Ilia : 14 - 2 - hobie3 - family1 - job4 - interest4

Joaninha : 16 - 3 - hobie4 - family2 - job3 - interest3

Duarte : 14 - 1 - hobie8 - family1 - job4 - interest4

Monica : 16 - 5 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

Eduarda : 16 - 5 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

Fernando : 16 - 5 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

Jose : 16 - 5 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

AndreMarques : 13 - 1 - hobie1 - family1 - job1 - interest2

BrunoDias : 14 - 2 - hobie2 - family2 - job3 - interest3

PedroCunha : 15 - 1 - hobie3 - family3 - job2 - interest1

InesMelao : 14 - 5 - hobie1 - family4 - job2 - interest2

MariaMeloa : 16 - 3 - hobie4 - family1 - job1 - interest4

Diana : 13 - 1 - hobie3 - family2 - job2 - interest3

Debora : 14 - 1 - hobie2 - family3 - job2 - interest1

Miranda : 15 - 4 - hobie1 - family4 - job4 - interest1

Anita : 14 - 2 - hobie3 - family1 - job4 - interest4

Beatriz : 16 - 3 - hobie4 - family2 - job3 - interest3

Armandina : 14 - 1 - hobie8 - family1 - job4 - interest4

Diogo : 16 - 6 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

Miguel : 16 - 6 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

Claudio : 16 - 6 - hobie7 - family2 - job3 - interest3

Domingos : 16 - 6 - hobie7 - family2 - job3 - interest3