

CIC0203 - Computação Experimental -TA - 2022.2 - Tarefa T6 - Aprimoramento de uma Simulação URL Read-only Overleaf: https:

//www.overleaf.com/read/vttbsjhdybcd

André Cássio Barros de Souza (andreloff)

Brasília, 2023-02-01 02:33:50Z

Lista de tarefas pendentes

# Sumário

Ι	Pr	epara	ıção	3
Η	S	imula	ção Computacional	5
1	<b>T6</b> ·	- Aprin	noramento de uma Simulação: Laboratório e Experimento Predato	or-
	$\mathbf{Pre}$	y, por	André Cássio (andreloff)	7
	1.1	Introd	ução	7
	1.2	O Fen	ômeno do Mundo Real	7
	1.3	O Lab	oratório Predator-Prey	8
		1.3.1	O Conceito da Simulação	8
		1.3.2	O Simulador	8
			1.3.2.1 Variáveis Independentes ou de Controle	8
			1.3.2.2 Variáveis Dependentes	9
		1.3.3	A Hipótese Causal	9
		1.3.4	O Código do Simulador	9
			1.3.4.1 Agentes	9
			1.3.4.2 Modelo	11
	1.4	Os Ex	perimentos Realizados	12
	1.5		ssão e <i>insights</i> preliminares sobre as hipóteses	13
	1.6	Concl		14

## SUMÁRIO

# Lista de Figuras

1.1	Gráfico que	: mostra a	população	de ovelhas	com chance	de alerta	100% caindo	
	para 0							13

#### LISTA DE FIGURAS

# Lista de Tabelas

# Resumo

Este documento contém o produto da tarefa especificada no título deste documento, conforme as orientações em https://www.overleaf.com/read/cytswcjsxxqh.

# Parte I Preparação

# Parte II Simulação Computacional

# Capítulo 1

# T6 - Aprimoramento de uma Simulação: Laboratório e Experimento Predator-Prey, por André Cássio (andreloff)

## 1.1 Introdução

Este capítulo apresenta a construção e uso do laboratório de simulações Predator-Prey para a realização de experimentos que tem por objetivo investigar a hipótese causal de que ovelhas com comportamento alerta tendem a sobreviver, que relaciona variáveis independentes e variáveis dependentes, supostamente presente nos estudos bibliométricos por mim realizados e disponíveis em ??.

É composto por mais cinco seções:

- 1. Descrição do fenômeno real;
- 2. Apresentação do laboratório de simulações;
- 3. Apresentação de análises exploratórias dos dados de experimentos realizados com o uso do laboratório;
- 4. Discussão sobre *insights* obtidos após os experimentos; e
- 5. Conclusões.

## 1.2 O Fenômeno do Mundo Real

O fenômeno da relação presa-predador, ou predação, é de natureza biológica e ecológica, que consiste em um organismo matar e consumir (predador) um outro organismo (presa). É fácil

perceber essa relação no mundo real, já que em quase todo ecossistema existem pelo menos alguma relação de predação.

## 1.3 O Laboratório Predator-Prey

O laboratório Predator-Prey se trata da simulação multi-agente de um micro ecossitema que possui um agente do tipo predador e um agente do tipo presa. A finalidade é entender melhor a dinâmica das populações dos agentes.

#### 1.3.1 O Conceito da Simulação

O código usado no laboratório pode ser acessado a partir do framework Mesa, que possibilita a rápida modelagem e criação de simulações multiagentes. O código fonte utilizado é uma variação de um dos vários exemplos disponibilizados pelos desenvolvedores, que pode ser obtido pelo GitHub ou pelo próprio site. Pela própria natureza de um ecossistema, é de extrema dificuldade criar uma simulação que leve em consideração as variáveis necessárias para descrever relações entre espécies diferentes, sendo uma delas a predação. O aprimoramento criado nesse laboratório tenta aproximar um pouco da realidade o que seria essa relação.

#### 1.3.2 O Simulador

O framework Mesa possibilta a visualização da simulação por meio de uma interface gráfica, na qual o usuário pode modificar variáveis (com um controle especificado pelo criador do modelo) e executar a simulação com estados iniciais diferentes.

#### 1.3.2.1 Variáveis Independentes ou de Controle

São as seguintes as variáveis Independentes ou de Controle, manipuláveis na interface gráfica do simulador:

Grass Enabled Diz se a simulação criará células de grama para que as ovelhas se alimentem.

Grass Regrowth Time Tempo que levará uma célula que teve a grama consumida crescer.

Initial Sheep Population População inicial de ovelhas.

Sheep Reproduction Rate Taxa de reprodução das ovelhas, que ocorre de forma assexual. Probabilidade de uma ovelha gerar um novo indivíduo.

Initial Wolf Population População inicial de lobos.

Wolf Reproduction Rate Taxa de reprodução dos lobos, que ocorre de forma assexual. Probabilidade de um lobo gerar um novo indivíduo.

Wolf Gain From Food Rate Quantidade de energia que o lobo ganha ao comer uma ovelha.

Sheep Gain From Food Quantidade de energia que a ovelha ganha ao comer uma célula de grama.

Sheep Alert Behaviour Chance Probabilidade de cada ovelha ter um comportamento alerta no próximo passo.

#### 1.3.2.2 Variáveis Dependentes

São as seguintes as variáveis Dependentes, cujos valores são coletados e apresentados na interface gráfica do simulador:

Wolves Quantidade, a cada iteração da simulação, da população de lobos.

Sheep Quantidade, a cada iteração da simulação, da população de ovelhas.

#### 1.3.3 A Hipótese Causal

No código fonte original, como será mostrado, o comportamento adotado pelos agentes lobo e ovelha é escolher uma célula aleatória possível e andar para essa posição. Analisando como é apresentada a simulação, a hipótese causal é tentar criar uma relação entre o crescimento na probabilidade de um comportamento mais alerta das ovelhas e tentar mostrar como isso afeta em uma maior taxa de sobrevivência da espécie.

### 1.3.4 O Código do Simulador

#### 1.3.4.1 Agentes

Listagem de Código 1.1: Código da Criação e Comportamento do Agente Ovelha.

```
class Sheep(RandomWalker):
         energy = None
 6
7
8
9
10
         def __init__(self, unique_id, pos, model, moore, energy=None):
             super().__init__(unique_id, pos, model, moore=moore)
self.energy = energy
11
12
13
         def alertStep(self):
             possible_moves = self.model.grid.get_neighborhood(self.pos, self.moore, True)
14
15
16
17
18
19
20
21
22
23
24
25
26
27
              alert_moves = self.model.grid.get_neighborhood(self.pos, self.moore, True)
             for neighborCellContent = self.model.grid.get_cell_list_contents([neighborCell])
                  wolves = [obj for obj in neighborCellContent if isinstance(obj, Wolf)]
                  if len(wolves) > 0:
                      wolf_possible_moves = self.model.grid.get_neighborhood(wolves[0].pos, wolves[0].moore, True)
                      for wolfPossibleMovesCells in wolf_possible_moves:
                           if wolfPossibleMovesCells in alert_moves:
                               alert_moves.remove(wolfPossibleMovesCells)
             next move = []
             if len(alert_moves) > 0:
                  next_move = self.random.choice(alert_moves)
                  next_move = self.random.choice(possible_moves)
              self.model.grid.move_agent(self, next_move)
```

```
30
          def step(self):
               if self.random.random() < self.model.sheep_alert_behaviour_chance:</pre>
                    self.alertStep()
32
33
                    self.random_move()
35
36
               living = True
38
               if self.model.grass:
39
                    # Reduce energy
                    self.energy -=
41
42
                    # If there is grass available, eat it
                    this_cell = self.model.grid.get_cell_list_contents([self.pos])
grass_patch = [obj for obj in this_cell if isinstance(obj, GrassPatch)][0]
if grass_patch.fully_grown:
44
45
                         self.energy += self.model.sheep_gain_from_food
grass_patch.fully_grown = False
47
49
                    # Death
                    if self.energy < 0:</pre>
50
                         self.model.grid._remove_agent(self.pos, self)
self.model.schedule.remove(self)
52
                         living = False
53
55
              if living and self.random.random() < self.model.sheep_reproduce:</pre>
56
                     # Create a new sheep:
                    if self.model.grass:
58
                         self.energy /= 2
                    lamb = Sheep(
60
                         self.model.next_id(), self.pos, self.model, self.moore, self.energy
61
                    self.model.grid.place_agent(lamb, self.pos)
                    self.model.schedule.add(lamb)
66
     class Wolf(RandomWalker):
          energy = None
```

Listagem de Código 1.2: Código da Criação e Comportamento do Agente Lobo.

```
68
           def __init__(self, unique_id, pos, model, moore, energy=None):
69
                 super().__init__(unique_id, pos, model, moore=moore)
70
71
                self.energy = energy
73
           def step(self):
74
                self.random_move()
                self.energy -= 1
76
77
                \mbox{\tt\#} If there are sheep present, eat one
                    y = self.pos
                sh. y, self.pos
this_cell = self.model.grid.get_cell_list_contents([self.pos])
sheep = [obj for obj in this_cell if isinstance(obj, Sheep)]
79
80
                if len(sheep) > 0:
                     sheep_to_eat = self.random.choice(sheep)
self.energy += self.model.wolf_gain_from_food
82
83
84
                     # Kill the sheep
self.model.grid._remove_agent(self.pos, sheep_to_eat)
85
87
                     self.model.schedule.remove(sheep_to_eat)
88
                # Death or reproduction
90
                if self.energy < 0:
    self.model.grid._remove_agent(self.pos, self)</pre>
                     self.model.schedule.remove(self)
93
                     if self.random.random() < self.model.wolf_reproduce:</pre>
94
                          # Create a new wolf cub
self.energy /= 2
96
                          cub = Wolf(
98
                               self.model.next_id(), self.pos, self.model, self.moore, self.energy
99
100
                          self.model.grid.place_agent(cub, cub.pos)
                          self.model.schedule.add(cub)
```

Listagem de Código 1.3: Código da Criação e Comportamento do Agente Grama.

```
class GrassPatch(Agent):
104
105
106
         def __init__(self, unique_id, pos, model, fully_grown, countdown):
             super().__init__(unique_id, model)
107
             self.countdown = countdown
108
109
```

#### 1.3.4.2 Modelo

Listagem de Código 1.4: Código da Criação do Modelo.

```
class WolfSheep(Model):
21
22
             Wolf-Sheep Predation Model
23
24
25
             height = 20
26
27
             width = 20
28
             initial_sheep = 100
29
30
             initial_wolves = 50
31
             sheep_reproduce = 0.04
             wolf_reproduce = 0.05
32
33
34
             wolf_gain_from_food = 20
35
36
             grass = False
             grass_regrowth_time = 30
38
             sheep_gain_from_food = 4
39
             sheep_alert_behaviour_chance = 0.5
40
\frac{41}{42}
             verbose = False # Print-monitoring
43
             description = (
\frac{44}{45}
                   "A model for simulating wolf and sheep (predator-prey) ecosystem modelling."
\frac{46}{47}
             def __init__(
    self,
48
\frac{49}{50}
                  height=20,
                   width=20.
51
52
53
                   initial_sheep=100,
                   initial_wolves=50,
                   sheep reproduce=0.04.
54
55
56
                   wolf_reproduce=0.05,
                   wolf_gain_from_food=20,
                   grass=False,
57
58
59
                   grass_regrowth_time=30,
                   sheep_gain_from_food=4,
sheep_alert_behaviour_chance=0.5,
60
61
                   Create a new Wolf-Sheep model with the given parameters.
\frac{63}{64}
                         initial_sheep: Number of sheep to start with
                        initial_sneep. Number of sneep to start with initial_wolves: Number of wolves to start with sheep_reproduce: Probability of each sheep reproducing each step wolf_reproduce: Probability of each wolf reproducing each step wolf_gain_from_food: Energy a wolf gains from eating a sheep grass: Whether to have the sheep eat grass for energy
66
67
69
70
71
72
73
74
75
76
77
78
79
80
81
                         grass_regrowth_time: How long it takes for a grass patch to regrow
                                                        once it is eaten
                         sheep_gain_from_food: Energy sheep gain from grass, if enabled.
sheep_alert_behaviour_chance: Probability of each sheep make a alerted behaviour in next step
                   super().__init__()
                  # Set parameters
self.height = height
self.width = width
                   self.initial_sheep = initial_sheep
                   self.initial_wolves = initial_wolves
                  self.sheep_reproduce = sheep_reproduce
self.wolf_reproduce = wolf_reproduce
self.wolf_gain_from_food = wolf_gain_from_food
83
85
                   self.grass = grass
                   self.grass_regrowth_time = grass_regrowth_time
86
```

```
self.sheep_gain_from_food = sheep_gain_from_food
 88
                self.sheep_alert_behaviour_chance = sheep_alert_behaviour_chance
 89
                self.schedule = RandomActivationByBreed(self)
 90
                self.scinedule - nandomativationsysteed(self)
self.grid = MultiGrid(self.height, self.width, torus=True)
self.datacollector = DataCollector(
 92
 93
                          "Wolves": lambda m: m.schedule.get_breed_count(Wolf),
 95
                          "Sheep": lambda m: m.schedule.get_breed_count(Sheep),
 96
                )
 98
 99
                # Create sheep:
                for i in range(self.initial_sheep):
100
101
                     x = self.random.randrange(self.width)
                     y = self.random.randrange(self.height)
102
                     senergy = self.random.randrange(2 * self.sheep_gain_from_food)
sheep = Sheep(self.next_id(), (x, y), self, True, energy)
self.grid.place_agent(sheep, (x, y))
103
104
105
                     self.schedule.add(sheep)
106
107
109
                for i in range(self.initial_wolves):
                    x = self.random.randrange(self.width)
y = self.random.randrange(self.height)
110
112
                     energy = self.random.randrange(2 * self.wolf_gain_from_food)
wolf = Wolf(self.next_id(), (x, y), self, True, energy)
self.grid.place_agent(wolf, (x, y))
113
114
115
                     self.schedule.add(wolf)
117
                # Create grass patches
118
                if self.grass:
                     for agent, x, y in self.grid.coord_iter():
120
                          fully_grown = self.random.choice([True, False])
121
122
123
                          if fully_grown:
124
                               countdown = self.grass_regrowth_time
125
126
                               countdown = self.random.randrange(self.grass_regrowth_time)
127
                          patch = GrassPatch(self.next_id(), (x, y), self, fully_grown, countdown)
128
                          self.grid.place_agent(patch, (x, y))
self.schedule.add(patch)
129
130
131
132
                self.running = True
                self.datacollector.collect(self)
133
134
135
           def step(self):
                self.schedule.step()
137
                # collect data
                self.datacollector.collect(self)
138
139
                if self.verbose:
                     print(
140
142
                               self.schedule.time,
                               self.schedule.get_breed_count(Wolf),
self.schedule.get_breed_count(Sheep),
143
145
                          ]
146
148
           def run_model(self, step_count=200):
149
                     print("Initial number wolves: ", self.schedule.get_breed_count(Wolf))
151
                     print("Initial number sheep: ", self.schedule.get_breed_count(Sheep))
152
154
                for i in range(step_count):
155
                     self.step()
156
                if self.verbose:
157
159
                     print("Final number wolves: ", self.schedule.get_breed_count(Wolf))
                     print("Final number sheep: ", self.schedule.get_breed_count(Sheep))
```

## 1.4 Os Experimentos Realizados

Para testar a hipótese causal, a simulação foi executada com algumas variáveis independentes fixadas e fazendo a manipulação da variável de probabilidade de cada ovelha assumir um comportamento alerta no seu próximo passo, e verificar se, em algum momento, a população

3-Simulando-Um-Fenomeno/tarefas/T6-Aprimoramento-Simulacao/wolfsheep1.pn

Figura 1.1: Gráfico que mostra a população de ovelhas com chance de alerta 100% caindo para 0.

de lobos foi para zero enquanto havia pelo menos uma ovelha. As variáveis independetes a seguir foram fixadas com os valores:

Grass Enabled False.

Grass Regrowth Time 20.

Initial Sheep Population 100.

Sheep Reproduction Rate 0,04.

Initial Wolf Population 50.

Wolf Reproduction Rate 0,05.

Wolf Gain From Food Rate 20.

Sheep Gain From Food 4.

Sendo que a variável Sheep Alert Behaviour Chance será modificada para análise da simulação.

Primeiro a simulação foi executada 10 vezes com valor 0. Sendo que 4 a ovelha saiu como espécie sobrevivente e em 6 delas a população de lobos consumiu toda a população de ovelhas. O mesmo aconteceu com a variável no valor de 0,5. Executando 10 vezes com a chance de ter comportamento alerta de 100%, a população de ovelhas sobreviveu em 6 das execuções.

## 1.5 Discussão e *insights* preliminares sobre as hipóteses

Com as variáveis independentes escolhidas fixadas e na mudança na probabilidade de adotar um comportamento alerta, a simulação apresentou uma pequena mudança na situação final de

CAPÍTULO 1. T6 - APRIMORAMENTO DE UMA SIMULAÇÃO: LABORATÓRIO E EXPERIMENTO PREDATOR-PREY, POR ANDRÉ CÁSSIO (ANDRELOFF)

se a espécie sobreviveram ou foram consumidas, apesar de não possuir muita confiança, a hipótese causal parece ter sido comprovada. Analisando a situação geral de um ecossistema, faz sentido espécies que possuem um comportamento mais voltado para a sobrevivência tenham mais tempo de vida.

### 1.6 Conclusão

Ter acesso a uma ferramenta visual para execução de simulações ajudou de forma muito significativa para a escolha de qual aprimoramento fazer, analisando o contexto da simulação e comparando com o fenômeno na vida real. A fácil edição nos valores das variáveis independentes também auxiliou no entendimento da dinâmica na relação entre os agentes. Porém com poucas amostras do experimento, é difícil dizer com certa confiança se a hipótese causal foi refutada ou não.