

Indicação de filmes a partir de dados que caracterizam o perfil do usuário.

BASEADO NA MÁQUINA DE BOLTZMAN RESTRITA

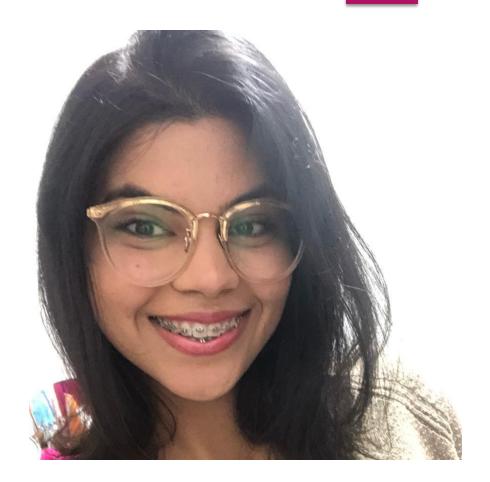
Autores do projeto

- Lara Beatriz Machado Santos
 - Graduada em Ciências e Tecnologia
 - Graduanda em Engenharia de Computação



Autores do projeto

- Mariaelena Nascimento Silveira
 - Graduada em Ciências e Tecnologia
 - Graduanda em Engenharia Mecatrônica



Autores do projeto

- Francisco Kennedi de Macedo Rodrigues
 - Graduado em Ciências e Tecnologia
 - Graduando em Engenharia de Computação



Introdução

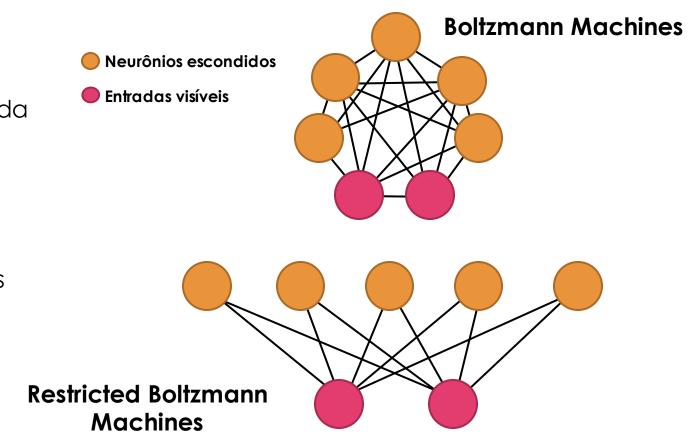
- ▶ Motivação
 - ▶ Indicar filme de uma banco inicial tendo como base o perfil de filmes assistido pelo usuário utilizando deep Learning.
 - ► Redução de dimensionalidade, pré-treinamento de redes neurais

Apresentação da Ideia

- ▶ Utilização das Máquinas de Boltzman Restritas como rede neural para aplicação de indicação de filmes.
- Usuário com perfil pré-definido.
- Uma matriz(cada linha representa um usuário e cada coluna os filmes), servindo de banco de dados para os filmes disponíveis.
- Resultado do algoritmo: Um filme que se enquadre no perfil de filmes do usuário e que ainda não tenha sido assistido.

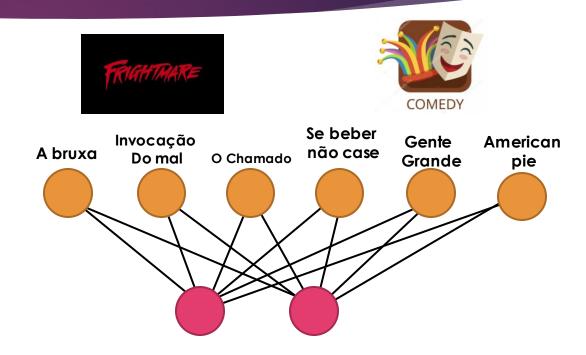
Máquinas de Boltzmann

- Não possui camada de saída.
- A premissa é que os nós de entrada também geram dados.
- Depois do treinamento, pode monitorar o sistema.
- Conforme o número de nós aumenta, o número de conexões também aumenta exponencialmente.



Máquinas de Boltzmann Restritas

- A rede aprende a alocar os nós escondidos de acordo com as características (cada nó é um padrão)
- Provavelmente existe alguma característica que os filmes possuem que faz as pessoas gostarem (pessoas gostam das características)



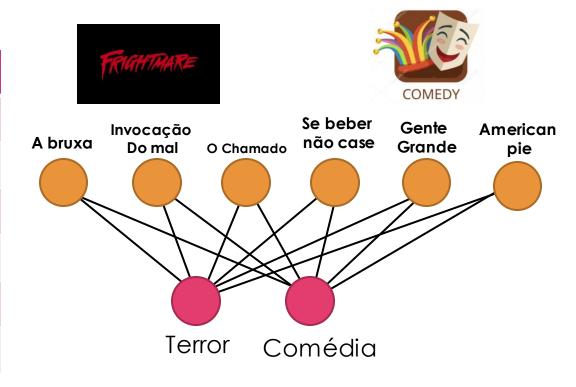
Aprendizagem

- Reconstrução do nó
- A execução termina quando os valores (ou quando o número de épocas é atingido)
- O nó é reconstruído usando todos os nós da camada oculta
- Pesos não são atualizados nesse processo

Recomendação

Banco de dados

	A bruxa	Invocaçã o do mal	O Chamado	Se beber não case	Gente grande	American Pie
Ana	1	1	1	0	0	0
Lucas	1	0	1	0	0	0
Jubileu	1	1	1	0	0	0
Nicolas	0	0	1	1	1	1
Mateus	0	0	1	1	0	1
Mari	0	0	1	1	0	1



Recomendação

	A bruxa	Invocação do mal	O Chamado	Se beber não case	Gente g rande	American Pie
Usuário1	1	1	0	1	0	0

- Qual a recomendação para esse usuário?
 - ▶ O Chamado

Como foi implementado?

- Depois de criar a rede Neural e ter um banco de dados para que possamos treinar.
 - Mandamos para a rede um array correspondente ao usuário que queremos recomendar
 - Criamos uma variável (Camada_escondida) para saber qual neuronio escondido foi ativado
 - E enfim, com o neurónio corretamente ativado fazemos a recomendação.

```
1 from rbm import RBM
 2 import numpy as np
 4 rbm = RBM(num visible = 6, num hidden = 2)
 6 base = np.array([[1,1,1,0,0,0],
                    [1,0,1,0,0,0],
                    [1,1,1,0,0,0],
                    [0,0,1,1,1,1],
                    [0,0,1,1,0,1],
                    [0,0,1,1,0,1]])
13 filmes = ["A bruxa", "Invocação do mal", "O chamado",
             "Se beber não case", "Gente grande", "American pie"]
16 rbm.train(base, max_epochs=5000)
17 rbm.weights
19 usuario1 = np.array([[1,1,0,1,0,0]])
21 camada escondida = rbm.run visible(usuario1)
22 recomendacao = rbm.run hidden(camada escondida)
24 for i in range(len(usuario1[0])):
      if usuario1[0,i] == 0 and recomendacao[0,i] == 1:
          print(filmes[i])
26
27
```

Como foi implementado?

Pesos:

```
In [25]: rbm.weights
Out[25]:
array([[ 2.46813898,   2.41173667,   0.37314763],
       [-1.01139821,  -3.22672668,   7.91801289],
       [ 0.16389587,  -7.21442106,   3.25277479],
       [ 4.94696702,   3.98608069,   1.87903645],
       [ 0.93176455,   3.64350377,  -8.22565645],
       [-1.32501266,   0.6201944,  -4.54441135],
       [ 0.93701058,   3.63947325,  -8.22823442]])
```

Camada escondida (neuronios ativados)

```
In [27]: rbm.run_visible(usuario1)
Out[27]: array([[0., 1.]])
```

Referências

FACURE, M. Máquinas de Boltzmann Restritas - Um modelo gerador gráfico, não supervisionado, probabilístico e baseado em energia. Disponivel em: https://matheusfacure.github.io/2017/07/30/RBM/ Acesso em 17 de Maio de 2019

EDWIN, Chen. Restricted Boltzmann Machines Disponivel em: https://github.com/echen/restricted-boltzmann-machines Acesso em 17 de Maio de 2019