# Introdução TensorFlow

Prof. Luiz Bordignon

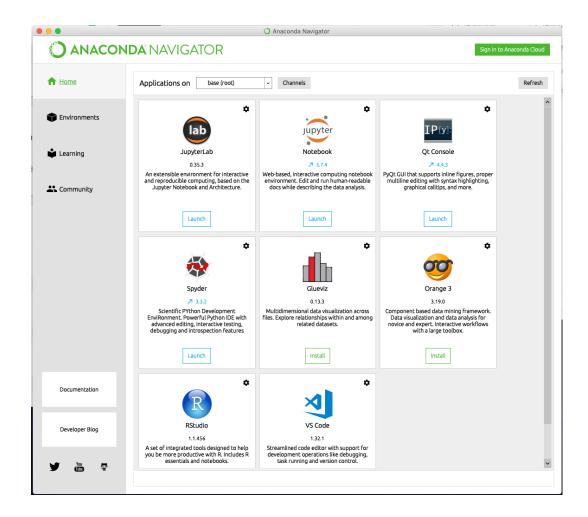
#### Ferramentas

- Para o desenvolvimento das nossas aplicações, será utilizado o software Anaconda
- https://www.anaconda.com/distribution/

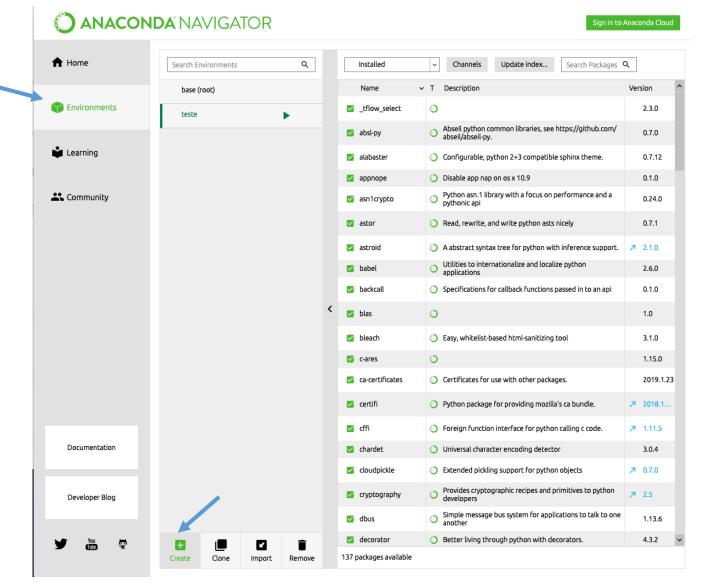


### Configuração do ambiente

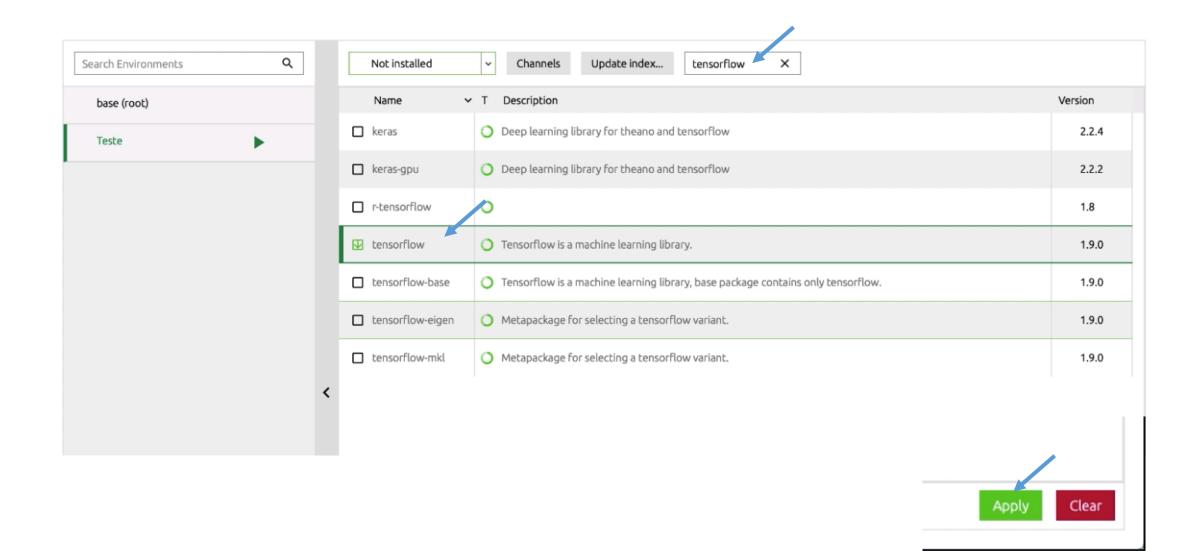
- Environments.
- Criação de ambientes de trabalho.
- Instalação de bibliotecas.



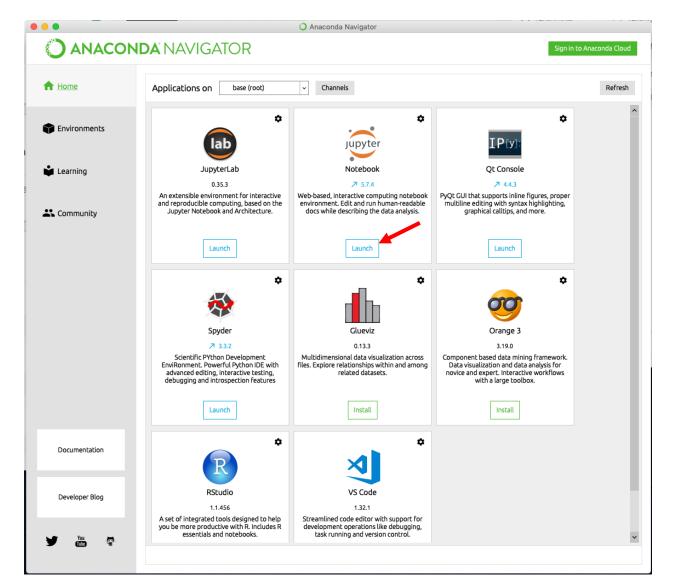
### Criação de um ambiente de trabalho



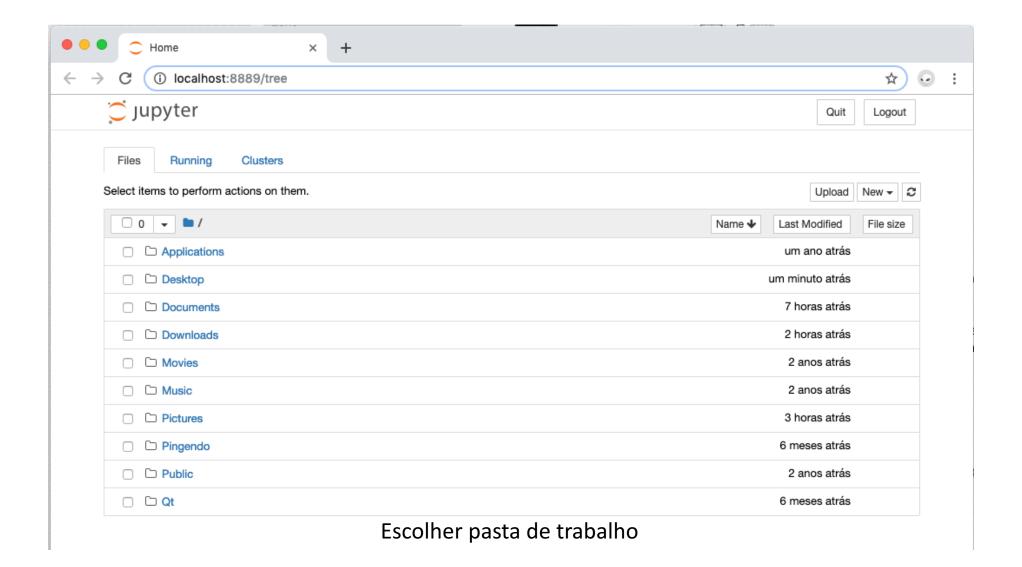
### Instalação de pacotes



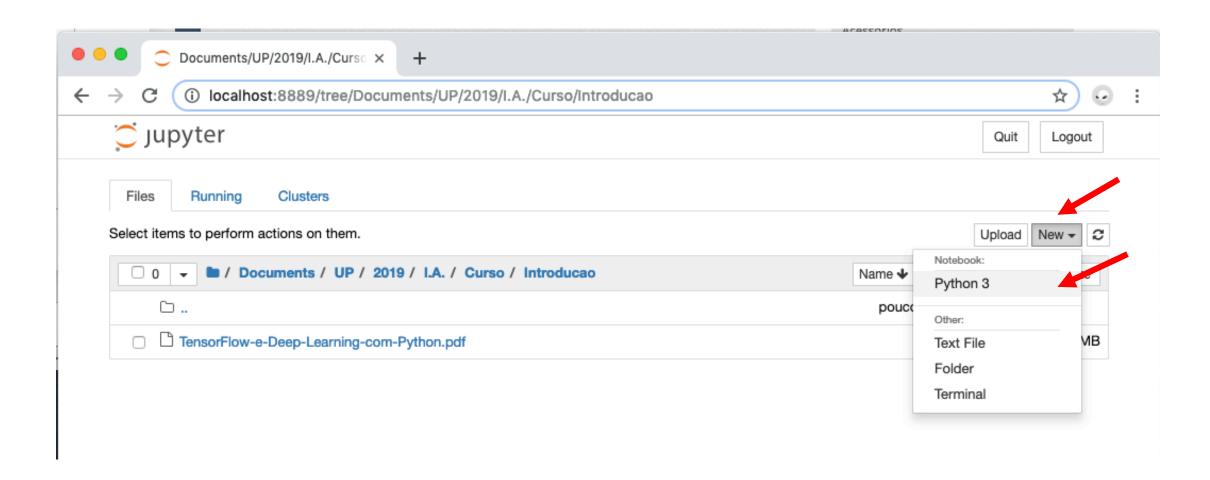
### Instalação da IDE Jupyter Notebook



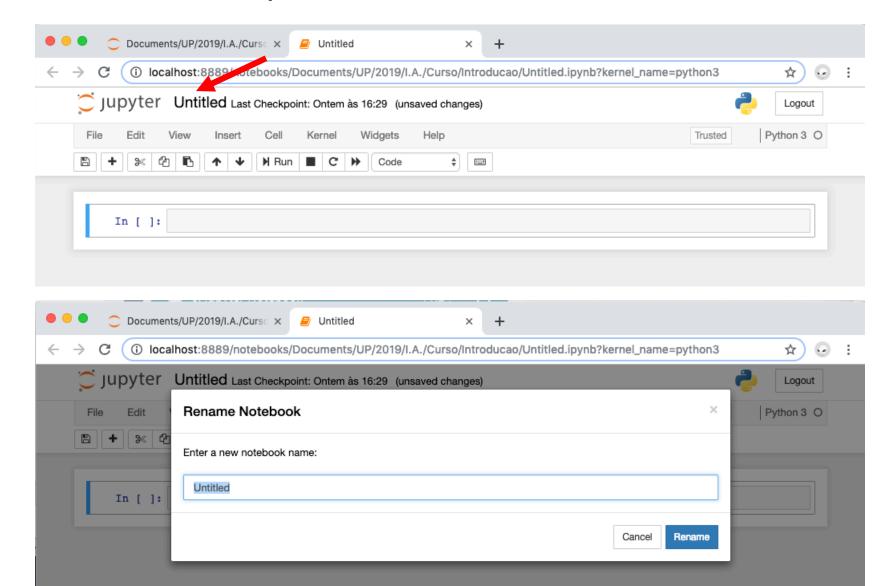
# Inciando com Jupyter Notebook



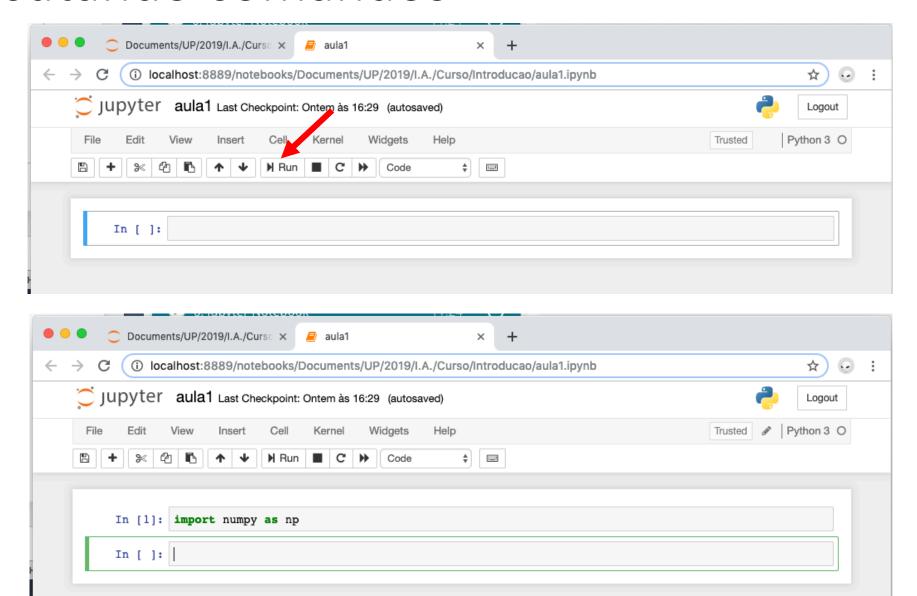
### Criar um arquivo de trabalho



#### Renomear o arquivo



#### Executando comandos



#### Criando um variável

• Vamos criar um variável a = [2, 3, 4]

```
In [1]: import numpy as np
In [3]: a = [1, 2, 3]
a
Out[3]: [1, 2, 3]
```

### Criando um array

- Vamos criar um array utilizando recursos da lib numpy, para isso precisamos informar o valor inicial, valor final e intervalo que queremos para nosso array, exemplo:
- Criar um vetor com 10 posições iniciando em 1 e finalizando em 10.

```
In [5]: array = np.linspace(1, 10, 10)
In [6]: array
Out[6]: array([ 1., 2., 3., 4., 5., 6., 7., 8., 9., 10.])
```

Atalho: para verificar as opções de um determinado comando, basta clicar em SHIFT+TAB

# Comando reshape()

 Um comando bastante útil para trabalhar com RNA's, tem como característica mudar a dimensionalidade de uma variável, exemplo, vamos alterar o vetor criado anteriormente para uma matriz 2x5.

Atalho: para executar e na sequência já criar um nova linha SHIFT+ENTER

#### Pegar elemento da matriz

 Para ler um determinado elemento de uma matriz basta chamar a posição que ele ocupa na mesma, lembrando que linha e coluna se iniciam em 0. Exemplo, pegar o valor 4 da matriz criada anteriormente:

```
In [10]: array[0,3]
Out[10]: 4.0
```

#### Pegar elemento da matriz

- Para ler um conjunto de elementos de uma matriz podemos utilizar a seguinte sintaxe:
  - Exemplo, ler todas as linhas da matriz, porém só as duas primeiras colunas:

### Gerando um gráfico com a lib matplotlib

• Primeiramente vamos importar a lib:

```
In [ ]: import matplotlib.pyplot as plt
```

• Depois vamos criar os eixos do nosso gráfico:

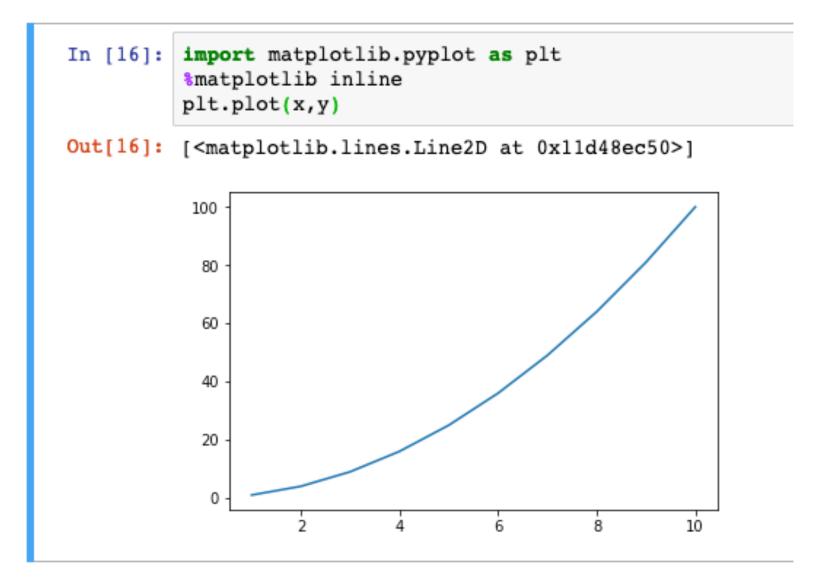
```
In [14]:    x = np.arange(1,11)
x

Out[14]: array([ 1,  2,  3,  4,  5,  6,  7,  8,  9, 10])

In [15]:    y = x**2
    y

Out[15]: array([ 1,  4,  9,  16,  25,  36,  49,  64,  81, 100])
```

### Gerando um gráfico com a lib matplotlib



#### TensorFlow

- Biblioteca de código aberto para computação numérica
- Desenvolvido pelos engenheiros e pesquisadores do Google Brain
- Inclui o XLA que é um compilador de álgebra linear para execução em CPUs, GPUs e TPUs
- Considerada a biblioteca mais eficiente para Deep Learning



### Algumas aplicações

- Sistemas de tradução
- Entendimento do contexto de mensagens do Gmail
- Diagnóstico de diabetes
- Geração de músicas e filmes
- Descoberta de cura para doenças
- Carros autônomos

### Documentação da API

• <a href="https://www.tensorflow.org/guide">https://www.tensorflow.org/guide</a>

#### Conceito de tensor

- Da algebra...
- Escalar

5

Vetor

[1, 2, 3]

Matriz

[1, 2, 3]

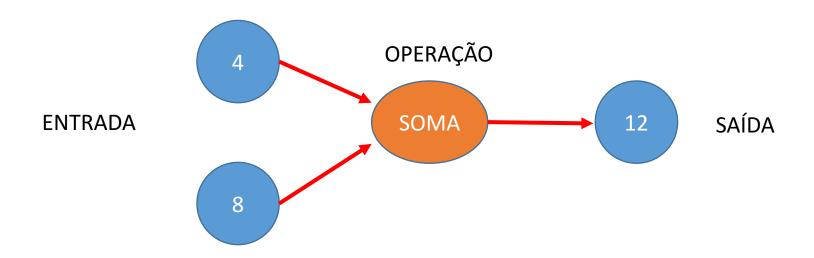
[4, 5, 6]

Tensor

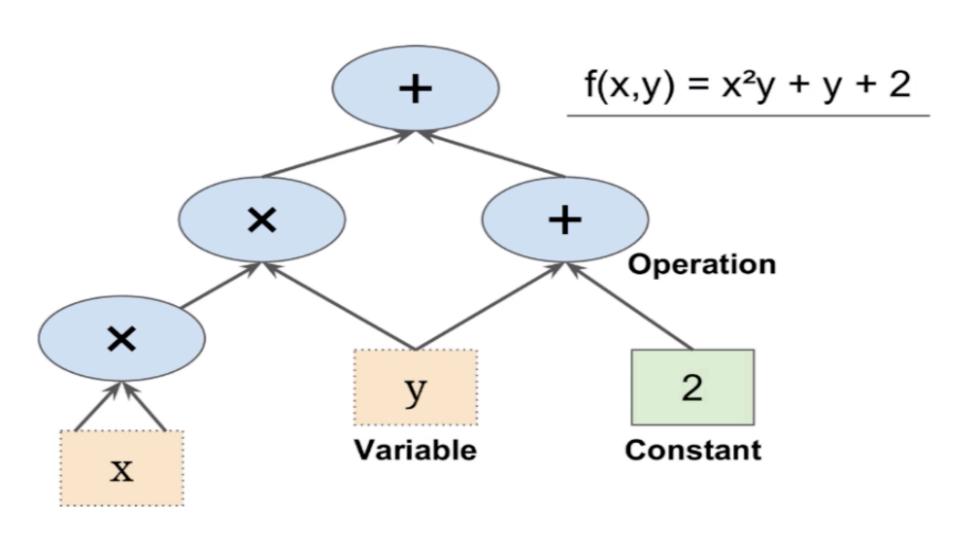
Um escalar, um vetor, uma matriz bidimensional, uma matriz 3D (ou de maior dimensão)

#### Grafos

• TensorFlow é baseado em estrutura de grafos, as operações não são realizadas conforme são definidas por código e sim, apenas quando são executados os grafos formados por essas operações.



### Exemplo de operação



### Importando a lib TensorFlow

• Inicialmente precisamos importar a lib no nosso ambiente, para isso:

```
import tensorflow as tf
```

Lembrando que o módulo deverá estar instalado no ambiente de desenvolvimento.

### Operações

- Diferentemente de outras linguagens de programação, o tensorflow não retorna diretamente o valor de uma determinada operação.
- Trabalhando com o modelo de grafos, ele primeiro cria a operação, mas não há executa com valores.
- Para que possamos executar uma determinada operação, é necessário executar uma sessão.

### Operações

 Para ficar mais claro, vamos criar duas constantes, e uma operação de soma entre elas.

```
In [2]: valor1 = tf.constant(2)
In [3]: valor2 = tf.constant(3)
In [4]: type(valor1)
Out[4]: tensorflow.python.framework.ops.Tensor
In [5]: soma = valor1 + valor2
In [6]: print(soma)
        Tensor("add:0", shape=(), dtype=int32)
```

### Operações

 Agora que temos uma operação criada, podemos criar e executar uma sessão, nesta sessão o grafo correspondente a essa operação será executado.

```
In [7]: with tf.Session() as sess:
    s = sess.run(soma)
In [9]: print(s)
5
```

Tudo que é criado fora de uma sessão gera um grafo, e não é necessariamente executado.

#### Variáveis

- Seguindo o modelo de tensores, o TensorFlow trata variáveis de forma um pouco diferente de como estamos acostumados.
- Para que possamos usar as variáveis em nosso código precisamos inicializa-las. Isso não é o mesmo que atribuir um valor.
- No TensorFlow ao inicializar uma variável, dizemos ao compilador que o grafo deverá ser executado e o tensor correspondente desta variável poderá fluir por essa grafo.

### Variáveis exemplos

#### Sintaxe Python

#### In [10]: x = 35y = x + 20

#### Sintaxe TensorFlow

```
In [12]: valor1 = tf.constant(15, name = 'valor1')
    print(valor1)

Tensor("valor1:0", shape=(), dtype=int32)

In [13]: soma = tf.Variable(valor1 + 5, name = 'valor_soma')
    print(soma)

<tf.Variable 'valor_soma:0' shape=() dtype=int32_ref>
```

#### Inicializando a variável

 Para conseguir usar a variável em uma determinada operação, precisamos inicializa-la:

#### Variáveis - vetor

• Lembrando que a codificação é muito parecida com Python normal, no TensorFlow temos apenas que inicializar as variáveis.

```
vetor = tf.constant([5,10,14], name = 'vetor')
print(vetor)
Tensor("vetor:0", shape=(3,), dtype=int32)
soma = tf.Variable(vetor + 5, name = 'soma')
init = tf.global_variables_initializer()
with tf.Session() as sess:
    sess.run(init)
    print(sess.run(soma))
[10 15 19]
```

#### Variáveis - for

• Vamos montar um contador simples utilizando um for.

```
contador = tf.Variable(0, name = 'contador')
init = tf.global_variables_initializer()
with tf.Session() as sess:
    sess.run(init)
    for i in range(5):
        contador = contador + 1
        print(sess.run(contador))
```

### Adição vetores e matrizes

- Funções que são muito importantes para trabalhar com redes neurais.
- Incialmente vamos fazer a soma de dois vetores:

```
a = tf.constant([9, 8, 7], name = 'a')
b = tf.constant([1, 2, 3], name = 'b')
soma = a + b
type(a)
tensorflow.python.framework.ops.Tensor
print(a)
Tensor("a_1:0", shape=(3,), dtype=int32)
with tf.Session() as sess:
    print(sess.run(soma))
[10 10 10]
```

#### Matriz

 Para criar uma matriz basta adicionar uma dimensão no exemplo do vetor:

```
a1 = tf.constant([[1, 2, 3], [4, 5, 6]], name = 'al')
type(a1)
tensorflow.python.framework.ops.Tensor
print(a1)
Tensor("a1_1:0", shape=(2, 3), dtype=int32)
al.shape
TensorShape([Dimension(2), Dimension(3)])
```

#### Matriz - soma

```
b1 = tf.constant([[1, 2, 3], [4, 5, 6]], name = 'b1')
soma1 = tf.add(a1, b1)
with tf.Session() as sess:
    print(sess.run(a1))
    print('\n')
    print(sess.run(b1))
    print('\n')
    print(sess.run(soma1))
[[1 2 3]
[4 5 6]]
[[1 2 3]
[4 5 6]]
[[2 4 6]
[ 8 10 12]]
                                                   shift + tab expande uma função
```

#### Matriz - soma

```
a2 = tf.constant([[1,2,3], [4,5,6]])
b2 = tf.constant([[1], [2]])
with tf.Session() as sess:
    print(sess.run(a2))
    print('\n')
    print(sess.run(b2))
    print('\n')
[[1 2 3]
 [4 5 6]]
[[1]
 [2]]
```

soma?

#### Matriz - soma

```
a2 = tf.constant([[1,2,3], [4,5,6]])
b2 = tf.constant([[1], [2]])
soma2 = tf.add(a2, b2)
with tf.Session() as sess:
    print(sess.run(a2))
    print('\n')
    print(se{s.run(b2))
    print('\n')
    print(sess.run(soma2))
[[1 2 3]
[4 5 6]]
[[1]
[2]]
[[2 3 4]
 [6 7 8]]
```

Sim!

### Matriz – multiplicação

 Lembrando que multiplicação de matrizes, segue as regras da algebra linear.

```
import tensorflow as tf

a = tf.constant([[1,2], [3,4]])
b = tf.constant([[-1, 3], [4, 2]])

multiplicacao = tf.matmul(a, b)
```

Para usar as regras corretamente, usaremos a função matmul, e não o operador \* como fizemos na soma.

### Matriz – multiplicação

• Criando uma sessão e executando os cálculos:

```
with tf.Session() as sess:
    print(sess.run(a))
    print('\n')
    print(sess.run(b))
    print('\n')
    print(sess.run(multiplicacao))
[[1 2]
 [3 4]]
[[-1 3]
[4 2]]
 [13 17]]
```

#### Relembrando....

1ª linha e 1ª coluna

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} -1 & 3 \\ 4 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \cdot (-1) + 2 \cdot 4 \\ \end{bmatrix}$$

1ª linha e 2ª coluna

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} -1 & 3 \\ 4 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \cdot (-1) + 2 \cdot 4 & 1 \cdot 3 + 2 \cdot 2 \\ & & & & \end{bmatrix}$$

2ª linha e 1ª coluna

2ª linha e 2ª coluna

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ \hline 3 & 4 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} -1 & 3 \\ 4 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \cdot (-1) + 2 \cdot 4 & 1 \cdot 3 + 2 \cdot 2 \\ 3 \cdot (-1) + 4 \cdot 4 & 3 \cdot 3 + 4 \cdot 2 \end{bmatrix}$$

Assim, 
$$A.B = \begin{bmatrix} 7 & 7 \\ 13 & 17 \end{bmatrix}$$
.

#### Atividades

- Utilizando os conceitos visto na aula, resolva os seguintes exercícios:
  - Crie um vetor de 100 posições com intervalos de 0.5;
  - Faça a soma dos vetor a = [12, 4, 46, 76, 18] e b = [-10, 21, 0, 19, 99];
  - Faça a multiplicação das matrizes  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = B = \begin{pmatrix} 4 & -1 \\ 5 & 0 \end{pmatrix}$ . E também BxA;
  - Crie um vetor de 20 posições e transforme-o em uma matriz 4x5;
  - Crie duas matrizes de 10x10 e faça sua multiplicação;

### Atividade próxima aula....

- Pesquisar em artigos científicos aplicações para IA.
- Escolher **um** artigo para apresentar um resumo sobre as **técnicas utilizadas**, **contexto do problema** e **resultados apresentados**.
- Pesquisa e apresentação em até 3 alunos.
- Apresentar na próxima aula (17/03/2020).
- Vale nota.