



## Universidade do Minho

Departamento de Informática

Mestrado [integrado] em Engenharia Informática

Mestrado em Matemática e Computação

Perfil de Machine Learning: Fundamentos e Aplicações

Classificadores e Sistemas Conexionistas

1º/4º Ano, 2º Semestre

Ano letivo 2020/2021

Enunciado Prático nº 2

11 de março de 2021

**Tema** Introdução ao *TensorFlow* e Treino de uma Rede Neuronal.

**Enunciado** Pretende-se, com esta ficha, que seja realizado um conjunto de tarefas que permitam uma maior compreensão da API do *TensorFlow*. Pretende-se também promover um espírito crítico e de investigação na implementação do treino de uma rede neuronal.

**Tarefas** Esta ficha encontra-se dividida em duas partes distintas.

1. Na primeira parte desta ficha prática pretende-se que sejam resolvidos os seguintes exercícios:
  - Criar dois *tensors* de *rank* 0, *a* e *b*, de qualquer valor. Retornar *a+b* se *a>b* senão *a-b*;
  - Criar dois *tensors* de *rank* 0, *a* e *b*, de qualquer valor aleatório entre -1 e 1. Retornar *a+b* se *a<b*; *a-b* se *a>b*; e 0 como *default*;
  - Criar um *tensor* do tipo variável, *a*, com o valor `[[1, 2, 0], [3, 0, 2]]`, e um *tensor* de zeros, *b*, com o mesmo *shape* de *a* (*shape*=`(2, 3)`). Retornar um *tensor* booleano com o valor *True* para cada elemento de *a* igual a *b*;
  - Criar um *tensor* 1d, *a*, com 20 elementos compreendidos entre 1 e 10. Retornar um *tensor* com os elementos de *a* cujo valor é superior a 7.
2. Na segunda parte deste enunciado pretende-se que seja efetuado o treino de uma rede neuronal. Devem, para esse efeito, utilizar e completar o seguinte excerto de código (procurar pela tag **TODO** - 10 no total) e analisar os resultados obtidos. Devem também experimentar variar o número de camadas e neurónios da rede neuronal, analisando e comparando os resultados obtidos:

```
import tensorflow as tf
import matplotlib.pyplot as plt

#tensorflow version being used
print(tf.__version__)
#is tf executing eagerly?
print(TODO)

#load mnist training and test data
(x_train, y_train), (x_test, y_test) = tf.keras.datasets.mnist.load_data()
#data shape and cardinality
print('Train data shape', TODO)
print('Test data shape', TODO)
```

```

print('Number of training samples', TODO)
print('Number of testing samples', TODO)

#plotting some numbers!
for i in range(25):
    plt.subplot(5,5,i+1) #Add a subplot as 5 x 5
    plt.xticks([]) #get rid of labels
    plt.yticks([]) #get rid of labels
    plt.imshow(x_test[i], cmap='gray')
plt.show()

#reshape the input to have a list of 784 (28*28) and normalize it (/255)
x_train = x_train.reshape(x_train.shape[0], x_train.shape[1]*x_train.shape[2])
x_train = x_train.astype('float32')/255
x_test = x_test.reshape(x_test.shape[0], x_test.shape[1]*x_test.shape[2])
x_test = x_test.astype('float32')/255

#building a three-layer sequential model
model = tf.keras.Sequential([
    tf.keras.layers.Dense(64, activation='relu'),
    tf.keras.layers.Dense(TODO),
    tf.keras.layers.Dense(10, activation='softmax')
])

#compiling the model
model.compile(optimizer='adam',
              loss='sparse_categorical_crossentropy',
              metrics=['accuracy'])

#training it
model.fit(TODO)
#evaluating it
_, test_acc = model.evaluate(TODO)
print('\nTest accuracy:', test_acc)

#finally, generating predictions (the output of the last layer)
print('\nGenerating predictions for the first fifteen samples...')
predictions = model.predict(TODO)
print('Predictions shape:', predictions.shape)
for i, prediction in enumerate(predictions):
    #tf.argmax returns the INDEX with the largest value across axes of a tensor
    predicted_value = tf.argmax(prediction)
    label = TODO
    print('Predicted a %d. Real value is %d.' %(predicted_value, label))

```