

Tema: AP2_2 Tarea 6.1

Nombre del estudiante: Rommel Torres Capelo

Docente: Ing. Cristian David Muñoz

Fecha entrega: 11 de febrero de 2024

Resumen

En esta tarea se describe el uso TensorFlow con Keras. Se describe el proceso de construcción, entrenamiento y evaluación de un modelo de clasificación de imágenes utilizando una base de datos de imágenes.

Introducción

Las redes neuronales son una herramienta poderosa en el campo del aprendizaje automático y la inteligencia artificial. TensorFlow, es una de las bibliotecas más populares para la implementación de redes neuronales, junto con Keras, una interfaz de alto nivel que simplifica el proceso de construcción de modelos.

Desarrollo

El algoritmo de red neuronal de Microsoft se compone de hasta tres capas de nodos:

Nivel de entrada: los nodos de entrada definen todos los valores de atributos de entrada para el modelo de minería de datos, así como sus probabilidades.

Nivel oculto: los nodos ocultos reciben entradas de los nodos de entrada y proporcionan salidas a los nodos de salida. El nivel oculto es donde se asignan pesos a las distintas probabilidades de las entradas. Un peso describe la relevancia o importancia de una entrada determinada para el nodo oculto. Cuanto mayor sea el peso asignado a una entrada, más importante será el valor de dicha entrada. Los pesos pueden ser negativos, lo que significa que la entrada puede impedir, en lugar de activar, un resultado concreto.

Nivel de salida : los nodos de salida representan valores de atributo de predicción para el modelo de minería de datos.(kfollis, 2023)

Se deben seguir varios procesos hasta obtener los resultados esperados de desarrollo, estos procesos son:

Preparación de los Datos

El modelo de red neuronal requiere datos de entrada, debe contener una columna de clave, una o más columnas de entrada y una o más columnas de predicción.

Para este ejemplo se ha utilizado el dataset "Fashion MNIST", que contiene 60,000 imágenes de entrenamiento y 10,000 imágenes de prueba. Las imágenes tienen una resolución de 28x28 píxeles en escala de grises.

Entrenamiento del Modelo

El objetivo del modelo es encontrar los parámetros W y b que conduzcan a la menor pérdida posible. No se pueden los datos X o las etiquetas correspondientes porque son fijos, pero puedes ajustar los valores de W y b . Estos problemas de este tipo caen en el área matemática de la optimización.

El modelo se entrena utilizando el algoritmo SGD Stochastic Gradient Descent, El algoritmo SGD realiza actualiza las ponderaciones del modelo lineal por cada ejemplo de datos que encuentre.

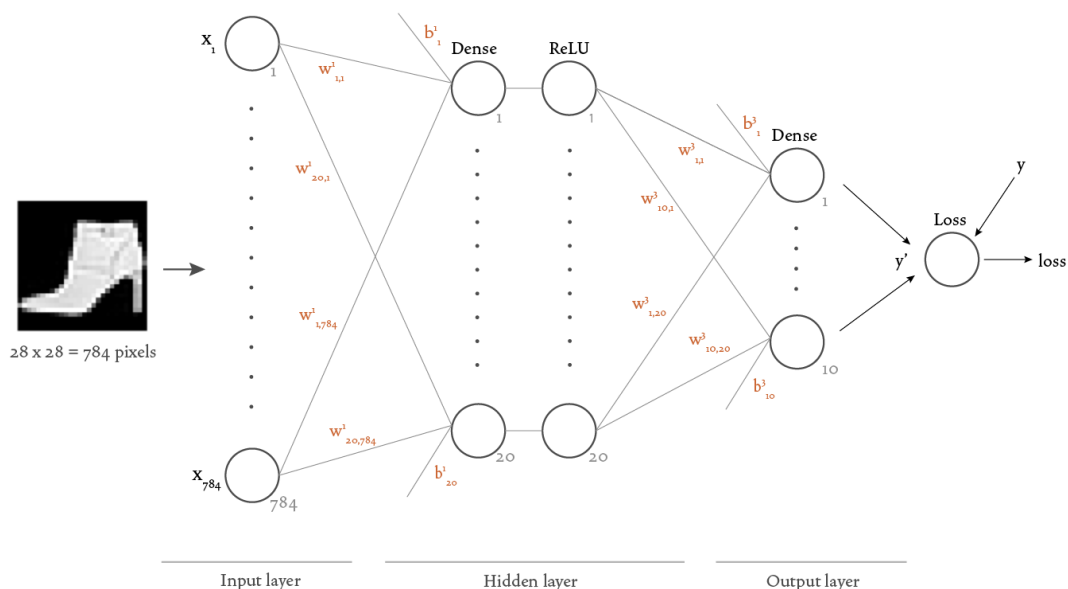


Figura 1. Entrenamiento del modelo

Para hacer una predicción, se debe llamar al método de predicción del modelo y pasar una o más imágenes.

Evaluación del Modelo

El modelo entrenado se evalúa utilizando el conjunto de datos de prueba. Se calcula la precisión del modelo, así como otras métricas de rendimiento como la pérdida.

Se adjunta el código del ejemplo:

```
import gzip
import numpy as np
import tensorflow as tf
from typing import Tuple
import requests
from PIL import Image

class NeuralNetwork(tf.keras.Model):
    def __init__(self):
        super(NeuralNetwork, self).__init__()
        self.sequence = tf.keras.Sequential([
            tf.keras.layers.Flatten(input_shape=(28, 28)),
            tf.keras.layers.Dense(20, activation='relu'),
            tf.keras.layers.Dense(10)
        ])

    def call(self, x: tf.Tensor) -> tf.Tensor:
        y_prime = self.sequence(x)
        return y_prime

labels_map = {
    0: 'T-Shirt',
    1: 'Trouser',
    2: 'Pullover',
    3: 'Dress',
    4: 'Coat',
    5: 'Sandal',
    6: 'Shirt',
    7: 'Sneaker',
    8: 'Bag',
    9: 'Ankle Boot',
}

def read_images(path: str, image_size: int, num_items: int) -> np.ndarray:
    with gzip.open(path, 'rb') as file:
        data = np.frombuffer(file.read(), np.uint8, offset=16)
        data = data.reshape(num_items, image_size, image_size)
    return data
```

```
def read_labels(path: str, num_items: int) -> np.ndarray:
    with gzip.open(path, 'rb') as file:
        data = np.frombuffer(file.read(num_items + 8), np.uint8, offset=8)
        data = data.astype(np.int64)
    return data

def get_data(batch_size: int) -> Tuple[tf.data.Dataset, tf.data.Dataset]:
    image_size = 28
    num_train = 60000
    num_test = 10000

    training_images = read_images('data/FashionMNIST/raw/train-images-idx3-ubyte.gz', image_size,
    num_train)
    test_images = read_images('data/FashionMNIST/raw/t10k-images-idx3-ubyte.gz', image_size, num_test)
    training_labels = read_labels('data/FashionMNIST/raw/train-labels-idx1-ubyte.gz', num_train)
    test_labels = read_labels('data/FashionMNIST/raw/t10k-labels-idx1-ubyte.gz', num_test)

    # (training_images, training_labels), (test_images, test_labels) =
    tf.keras.datasets.fashion_mnist.load_data()

    train_dataset = tf.data.Dataset.from_tensor_slices((training_images, training_labels))
    test_dataset = tf.data.Dataset.from_tensor_slices((test_images, test_labels))

    train_dataset = train_dataset.map(lambda image, label: (float(image) / 255.0, label))
    test_dataset = test_dataset.map(lambda image, label: (float(image) / 255.0, label))

    train_dataset = train_dataset.batch(batch_size).shuffle(500)
    test_dataset = test_dataset.batch(batch_size).shuffle(500)

    return (train_dataset, test_dataset)

def training_phase():
    learning_rate = 0.1
    batch_size = 64
    epochs = 5

    (train_dataset, test_dataset) = get_data(batch_size)

    model = NeuralNetwork()

    loss_fn = tf.keras.losses.SparseCategoricalCrossentropy(from_logits=True)
    optimizer = tf.keras.optimizers.SGD(learning_rate)
    metrics = ['accuracy']
    model.compile(optimizer, loss_fn, metrics)

    print("\nFitting:")
    model.fit(train_dataset, epochs=epochs)
```

```
print("\nEvaluating:")
(test_loss, test_accuracy) = model.evaluate(test_dataset)
print(f'\nTest accuracy: {test_accuracy * 100:>0.1f}% , test loss: {test_loss:>8f}')
```



```
model.save('outputs/model')
```



```
def inference_phase():
    print("\nPredicting:")

    model = tf.keras.models.load_model('outputs/model')

    url = 'https://raw.githubusercontent.com/MicrosoftDocs/tensorflow-learning-path/main/intro-keras/predict-image.png'

    with Image.open(requests.get(url, stream=True).raw) as image:
        X = np.asarray(image, dtype=np.float32).reshape((-1, 28, 28)) / 255.0

    predicted_vector = model.predict(X)
    predicted_index = np.argmax(predicted_vector)
    predicted_name = labels_map[predicted_index]

    print(f'\nPredicted class: {predicted_name}')
```



```
training_phase()
inference_phase()
```

Link del repositorio:

<https://github.com/RTorresCapelo/ITI>

Conclusiones

En este ejemplo, muestra la viabilidad de utilizar TensorFlow con Keras para desarrollar modelos de redes neuronales para tareas de clasificación de imágenes.

Referencias

kfollis. (2023, octubre 31). Algoritmo de red neuronal de Microsoft.
<https://learn.microsoft.com/es-es/analysis-services/data-mining/microsoft-neural-network-algorithm?view=asallproducts-allversions>

Parámetros de entrenamiento—Amazon Machine Learning. (s. f.). Recuperado 11 de febrero de 2024, de https://docs.aws.amazon.com/es_es/machine-learning/latest/dg/training-parameters1.html