Aprendizaje Profundo con Keras:: Guía RÁPIDA





Introducción

Keras es un API de red neuronal de alto nivel desarrollada con el foco de facilitar una rápida experimentación. Soporta múltiples plataformas, incluvendo TensorFlow, CNTK v Theano.

TensorFlow es una librería matemática de bajo nivel para la construcción de arquitecturas de aprendizaje profundo. El paquete de R keras permite el uso fácil de Keras y Tensorflow en R.



https://keras.rstudio.com

https://www.manning.com/books/deep-learning-with-r

El "Hola, Mundo!" del aprendizaje profundo

INSTALLACIÓN

El paquete de R keras usa la librería eras de Python. Se pueden instalar todos los pre-requisitos desde R

https://keras.rstudio.com/reference/install keras.html

library(keras) install_keras()-

Mira?keras_install para las

Esto instala las librerías necesarias en un entorno o un entorno virtual de Anadonda 'r-tensorflow'.

Trabajando con modelos en keras

DEFINIR UN MODELO

keras_model() Modelo Keras

keras_model_sequential() Model Keras compuesto de un conjunto apilado de capas lineales

multi_gpu_model() Replica un modelo en diferentes

COMPILA UN MODELO

compile(object, optimizer, loss, metrics = NULL) Configura un modelo Keras para entrenamiento

AJUSTA UN MODELO

fit(object, x = NULL, y = NULL, batch size = NULL, epochs = 10. verbose = 1. callbacks = NULL....) Entrena un modelo Keras durante un número de epochs (iteraciones)

fit_generator() Ajusta el modelo sobre datos producidos en lotes por un generador

train on batch() test on batch() Actualización sobre una sola iteración del gradiente o evaluación del modelo sobre un lote de muestras

EVALUAR UN MODELO

evaluate(object, x = NULL, y = NULL, batch_size = NULL) Evalúa un modelo Keras

evaluate_generator() Evalúa el modelo sobre datos generados

PREDECIR

predict() Genera predicciones de un modelo Keras

predict proba() and predict classes()

Genera predicciones en forma de probabilidades o clases para las muestras de entrada

predict on batch() Devuelve predicciones para un lote de muestras

predict_generator() Genera predicciones para las muestras de entrada de un generador de datos

OTRAS OPERACIONES SOBRE LOS MODELOS

summary() Resumen de un modelo Keras

export_savedmodel() Exporta un modelo guardado

get_layer() Recupera una capa basándose en su nombre (único) o un indice

pop_layer() Elimina la última capa de un modelo

save_model_hdf5(); load_model_hdf5() Salva/ Carga modelos usando ficheros HDF5

serialize_model(); unserialize_model() Serializa un modelo a un objeto R

clone model() Clona una instancia del modelo

freeze_weights(); unfreeze_weights() Congela y descongela los pesos

CAPAS BASE



layer_input() Capa de entrda



layer dense() Añade una capa NN densamente-conectada a una salida



layer_activation() Aplica una función de activación a una salida



layer_dropout() Aplica Dropout a



layer_reshape() Reajusta una salida a una determinada forma



layer_permute() Permuta las dimensiones de una entrada de acuerdo a un patrón determinado



layer repeat vector() Repite la entrada n veces



layer_lambda(object, f) Envuelve una expresión arbitraria como una



layer_activity_regularization()

Capa que aplica una actualización a la función de costes basada en la actividad de la entrada



layer_masking() Enmascara una secuencia usando un valor de máscara para saltar saltos de tiempo



layer_flatten() Aplana una entrada

ENTRENA UN SISTEMA DE RECONOCIMIENTO DE **IMÁGENES SOBRE LOS DATOS MINST**

#Input capa: usar imágenes MNIST i

mnist <- dataset mnist()</pre>

x_train <- mnist\$train\$x; y_train <- mnist\$train\$y</pre> x_test <- mnist\$test\$x; y_test <- mnist\$test\$y

Ajuste y re-escalado

x_train <- array_reshape(x_train, c(nrow(x_train), 784))</pre> x test <- array reshape(x test, c(nrow(x test), 784)) x train <- x train / 255; x test <- x test / 255

y_train <- to_categorical(y_train, 10)</pre> y test <- to categorical(y test, 10)

Definir el modelo y las capas

model <- keras model sequential() model %>%

layer_dense(units = 256, activation = 'relu', input shape = c(784)) %>% layer_dropout(rate = 0.4) %>% layer dense(units = 128, activation = 'relu') %>% layer dense(units = 10, activation = 'softmax')

Compilar (definir pérdida y optimizar)

model %>% compile(loss = 'categorical_crossentropy', optimizer = optimizer_rmsprop(), metrics = c('accuracy')

Entrenamiento (Ajuste)

model %>% fit(x_train, y_train, epochs = 30, batch size = 128, validation_split = 0.2 model %>% evaluate(x_test, y_test) model %>% predict_classes(x_test)

Más tipos de capas

CAPAC CONVOLUCIONADAS



layer_conv_1d() 1D, e.g. convolución temporal

layer_conv_2d_transpose() Transpuesta 2D (deconvolución)



layer_conv_2d() 2D, e.g. convolución espacial sobre imágenes



layer_conv_3d_transpose()
Transpuesta 3D (deconvolution)
layer_conv_3d() 3D, e.g.
convolución espacial sobre
volúmenes

layer_conv_lstm_2d()
Convolución LSTM





layer_upsampling_1d() layer_upsampling_2d() layer_upsampling_3d() Capa sobremuestreo



layer_zero_padding_1d() layer_zero_padding_2d() layer_zero_padding_3d() Capa zero-relleno



layer_cropping_1d()
layer_cropping_2d()
layer_cropping_3d()
Capa de corte

CAPAS AGRUPACIÓN



layer_max_pooling_1d()
layer_max_pooling_2d()
layer_max_pooling_3d()
Agrupación máxima de 1D a 3D



layer_average_pooling_1d() layer_average_pooling_2d() layer_average_pooling_3d() Agrupación media de 1D a 3D



layer_global_max_pooling_1d()
layer_global_max_pooling_2d()
layer_global_max_pooling_3d()
Agrupación máxima global



layer_global_average_pooling_1d()
layer_global_average_pooling_2d()
layer_global_average_pooling_3d()
Agrupación media global

CAPAS DE ACTIVACIÓN



layer_activation(object, activation**)**Aplica una función de activación a una salida



layer_activation_leaky_relu() Versión leaky de una unidad lineal rectificada



layer_activation_parametric_relu() Unidad lineal rectificada paramétrica



layer_activation_thresholded_relu() Unidad lineal rectificada con umbral



layer_activation_elu()
Unidad lineal exponencial

CAPAS DE ABANDONO



layer_dropout()
Aplica un abandono a una entrada



layer_spatial_dropout_1d()
layer_spatial_dropout_2d()
layer_spatial_dropout_3d()
Versión espacial 1D a 3D de un abandono

CAPAS RECURRENTES



layer_simple_rnn()
RNN completa-conectada donde la
salida retro-alimenta la entrada

layer_gru()

Unidad recurrente tipo puerta - Cho et al

layer_cudnn_gru()

Implementación rápida de unidad GRU basada en CuDNN

layer_lstm()

Unidad memoria largo-corto plazo -Hochreiter 1997

layer_cudnn_lstm()

Implementación rápida LSTM basada en CuDNN

CAPAS CONECTADAS LOCALMENTE

layer_locally_connected_1d() layer_locally_connected_2d()

Similares a convolución, pero los pesos no son compartidos,, i.e. filtros diferentes para cada parche

Preprocesado

PREPROCESADO DE SECUENCIA

pad_sequences()

Completa cada secuencia a la misma longitud (longitud de la secuencia más larga)

skipgrams()

Generate skipgram pares de palabras

make sampling table()

Genera una tabla de palabras basadas en un ranking de probabilidades

PREPROCESADO DE TEXTO

text_tokenizer() Utilidad de separación de texto

fit_text_tokenizer() Actualiza internamente el vocabulario de tokens

save_text_tokenizer(); load_text_tokenizer()
Guarda un texto separado en un fichero externo

texts_to_sequences(); texts_to_sequences_generator()

Transforma cada texto en textos a secuencias de enteros

texts_to_matrix(); sequences_to_matrix() Convierte una secuencia de listas en una matriz

text_one_hot() Codifica one-hot un texto a índices de palabras

text_hashing_trick()

Convierte un texto a una secuencia de índices en un espacio hash de tamaño fijo

text_to_word_sequence()

Convierte un texto a una secuencia de palabras (tokens)

PREPROCESADO DE IMÁGENES

image_load() Carga una imagen en formato PIL

flow_images_from_data() flow_images_from_directory()

Genera lotes de datos aumentados/normalizados de imágenes, etiquetas o de un directorio

image_data_generator() Genera minilotes de datos de imágenes con aumento en tiempo real.

fit_image_data_generator() Ajusta las estadísticas del generador interno de datos a partir de una muestra de datos

generator_next() Recupera el siguiente item

image_to_array(); image_array_resize()
image_array_save() Representación 3D de un array



Modelos pre-entrenados

Las aplicaciones Keras son modelos de aprendizaje profundo que están disponibles con sus pesos. Estos modelos se pueden usar para predicción, extracción de rasgos, y ajuste fino.

application_xception() xception_preprocess_input() Modelo Xception v1

application_inception_v3()
inception_v3_preprocess_input()

Modelo Inception v3, con pesos pre-entrenados en ImageNet

application_inception_resnet_v2() inception_resnet_v2_preprocess_input() Modelo Inception-ResNet v2, con pesos

entrenados en ImageNet

application_vgg16(); application_vgg19()
Modelos VGG16 and VGG19

application_resnet50() Modelo ResNet50

application_mobilenet()
mobilenet_preprocess_input()
mobilenet_decode_predictions()
mobilenet_load_model_hdf5()

Arquitectura de modelo MobileNet

IM GENET

<u>ImageNet</u> es una gran base de datos de imágenes etiquetadas, usada de forma intensiva en aprendizaje profundo

imagenet_preprocess_input() imagenet_decode_predictions()

Preprocesa un tensor de imágenes de ImageNet, y decodifica predicciones

Retro-llamadas

Una retro-llamada es un conjunto de funciones que se pueden aplicar en diferentes estadios del proceso de entrenamiento. Se pueden usar para tener una vista de los estados internos y estadísticas del modelo durante el entrenamiento.

callback_early_stopping() Para el entrenamiento cuando una cantidad monitorizada ha dejado de mejorar

callback_learning_rate_scheduler() Ratio de aprendizaje del planificador

callback_tensorboard() Visualizaciones básicas del TensorBoard