# Aprendizaje Profundo con Keras3:: guía rápida



## Introducción

Keras es una API de redes neuronales de alto nivel desarrollada con un enfoque en permitir una experimentación rápida. Es compatible con múltiples back-ends, incluidos TensorFlow, Jax y

Los backends como TensorFlow son bibliotecas matemáticas de nivel inferior para crear arquitecturas de redes neuronales profundas. El paquete keras3 R facilita el uso de Keras con cualquier backend en R.



https://keras.posit.co

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

El "¡Hola, mundo!" del aprendizaje profundo

## Trabajar con Modelos de Keras

## **DEFINIR UN MODELO**

API funcional: keras input() y keras model() Definir un Modelo Funcional con entradas y salidas. inputs <- keras\_input(<input-shape>) outputs <- inputs |> layer dense() |> layer model <- keras\_model(inputs, outputs)

API secuencial: keras model seguential() Definir un Modelo Secuencial compuesto por una pila lineal de capas

model <keras model sequential(<input-shape>)|> layer\_dense() |> layer\_...

API de subclases: Model() Subclase de la base clase del Modelo

## **COMPILAR UN MODELO**

compile(object, optimizer, loss, metrics, ...) Configuración de un modelo de Keras para el entrenamiento

## AJUSTAR UN MODELO

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

Personalizar entrenamiento:

- Proporcionar callbacks a fit():
- Definir Callback() personalizados.
- Llamar train on batch() en un bucle de entrenamiento personalizado.
- Subclase de Model() e implemente un método train step personalizado.
- Escriba un bucle de entrenamiento totalmente personalizado. Actualice los pesos con model\$optimizer\$apply(gradients, weights)

## INSPECCIONAR UN MODELO

print(model) Imprimir un resumen de un modelo

plot(model, show shapes = FALSE, show\_dtype = FALSE, show\_layer\_names = FALSE, ...)

Gráfica un modelo Keras

### **EVALUAR UN MODELO**

evaluate(object, x = NULL, y = NULL, batch size = NULL) Evaluar un modelo Keras

#### **PREDECIR**

predict() Generar predicciones usando un modelo Kerasl

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

## **GUARDAR/CARGAR UN MODELO**

save model(); load model()

Guardar/cargar modelos usando el formato ".keras".

save\_model\_weights(); load\_model\_weights() Guardar/cargar pesos del modelo hacia/desde archivos".h5"

save\_model\_config(); load\_model\_config() Guardar/cargar arquitectura del modelo hacia/desde archivos ".json".

### **DESPLEGAR**

Exporte solo el paso hacia adelante del modelo entrenado para el servicio de inferencia. export savedmodel(model, "my-savedmodel/1")

Guarda un TF SavedModel para la inferencia.

rsconnect::deployTFModel("my-savedmodel")

Implementa un TF SavedModel en Connect para la inferencia.

## CAPAS PRINCIPALES



layer dense() Adición de una capa densamente conectada a una salida.



laver einsum dense() Adición de una capa densa con dimensionalidad arbitraria



layer\_activation() Aplicar una función de activación a una salida.



laver dropout() Elimina pesos de la entrada



laver reshape() Cambia la forma de una salida a una forma determinada



layer\_permute() Permutar las dimensiones de una entrada de acuerdo con un patrón determinado



layer\_repeat\_vector() Repite la entrada n veces



f(x)

expresión arbitraria como una capa layer\_activity\_regularization()

layer lambda(object, f) Envuelve la



Cápa que aplica una actualización a la actividad de entrada basada en la función de coste



layer masking() Enmascara una secuencia mediante un valor de máscara para omitir periodos de



layer\_flatten() Aplana una entrada

## **INSTALACIÓN**

El paquete keras3 R utiliza la biblioteca Python Keras. Puede instalar todos los requisitos previos directamente desde R.

Vea ?keras3::install keras para más detalles y opciones.

```
library(keras3)
reticulate::install_python()
install keras()
```

Esto instala las bibliotecas necesarias en un entorno virtual llamado 'r-keras'.

Detectará automáticamente si hav una GPU disponible.

ENTRENAMIENTO DE UN RECONOCEDOR DE IMÁGENES EN DATOS MNIST

### # capa de entrada: usar imágenes MNIST

```
mnist <- dataset mnist()
x_train <- mnist$train$x; y_train <- mnist$train$v
x_test <- mnist$test$x; y_test <- mnist$test$y
```

#### # remodelar v reescalar

```
x train <- array reshape(x train, c(nrow(x train), 784))
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)
```

## y\_test <- to\_categorical(y\_test, 10) # definición del modelo y las capas

model <keras\_model\_sequential(input\_shape = c(28, 28, 1)) layer\_conv\_2d(filters = 32, kernel\_size = c(3, 3),

activation = "relu") |> layer\_max\_pooling\_2d(pool\_size = c(2, 2)) |> layer\_conv\_2d(filters = 64, kernel\_size = c(3, 3), activation = "relu") |>  $layer_max_pooling_2d(pool_size = c(2, 2)) |>$ layer\_flatten() |> layer\_dropout(rate = 0.5) |> layer\_dense(units = num\_classes, activation = "softmax")

#### # ver el resumen del modelo summary(model)

plot(model)

## # compilar (definir pérdida y optimizador)

model |> compile( loss = 'categorical crossentropy', optimizer = optimizer\_rmsprop(), metrics = c('accuracy')

#### # entrenar (ajustar)

model |> fit( x\_train, y\_train, epochs = 30, batch\_size = 128, validation\_split = 0.2 model |> evaluate(x\_test, y\_test) model |> predict(x\_test)

#### # quardar el modelo completo

save\_model(model, "mnist-classifier.keras")

#### # implemente para servir inferencia dir.create("serving-mnist-classifier")

export savedmodel(modek, "serving-mnist-classifier/1") rsconnect::deployTFModel("serving-mnist-classifier")



## Más capas

## CAPAS CONVOLUCIONALES



layer\_conv\_1d() 1D, e.g. convolución temporal



layer conv 2d transpose() Transpuesta 2D (desconvolución) layer conv 2d() 2D, e.g.

convolución espacial sobre imágenes



layer\_conv\_3d\_transpose() Transpuesta 3D layer conv 3d() 3D, e.g. concolución espacial sobre volumen

layer\_conv\_lstm\_2d() LSTM concolucional

laver separable conv 2d() 2D separable en profundidad



layer upsampling 1d() layer\_upsampling\_2d()
layer\_upsampling\_3d() Capa de sobremuestreo



layer\_zero\_padding\_1d() layer\_zero\_padding\_2d( layer\_zero\_padding\_3d() Capa de relleno 0



layer\_cropping\_1d() layer cropping 2d() layer\_cropping\_3d() Capa de recorte

## CAPAS DE AGRUPACIÓN



layer\_max\_pooling\_1d() layer\_max\_pooling\_2d() laver 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

## Preprocesamiento

## PREPROCESAMIENTO DE IMÁGENES

## Cargar imágenes

image dataset from directory()

Cree un conjunto de datos TF a partir de archivos de imagen en un directorio.

image\_load(), image\_from\_array(), image\_to\_array(), image\_array\_save() Trabaiar con instancias de imagen PIL

## Transformar imágenes

op\_image\_crop()

op\_image\_extract\_patches()

op\_image\_pad()

op image resize()

op image affine transform()

op image map coordinates()

op\_image\_rgb\_to\_grayscale()

Operaciones que transforman tensores de imagen de forma determinista.

## image smart resize()

Cambiar el tamaño de las imágenes sin distorsión de la relación de aspecto.

## Capas de imagen

Capas de preprocesamiento de imágenes integradas. Tenga en cuenta que cualquier función de operación de imagen también se puede usar como una capa en un modelo o en layer\_lambda().

## Capas de preprocesamiento de imágenes

layer resizing() layer rescaling() layer center crop()

### Capas de aumento de imágenes

Capas de preprocesamiento que aumentan aleatoriamente las entradas de imagen durante el entrenamiento.

layer random crop()

layer random flip()

layer\_random\_translation()

layer\_random\_rotation()

layer random zoom()

layer\_random\_contrast()

layer random brightness()

## PREPROCESAMIENTO DE SECUENCIAS

timeseries dataset from array()

Genere un conjunto de datos TF de ventanas deslizantes a ló largo de una serie temporal proporcionada como matriz.

## audio\_dataset\_from\_directory()

Genere un conjunto de datos TF a partir de archivos de audio.

## pad\_sequences()

Secuencias de relleno de la misma longitud

## Preprocesamiento

## PREPROCESAMIENTO DE TEXTO

text dataset\_from\_directory()

Generar un conjunto de datos TF a partir de archivos de texto en un directorio.

layer text vectorization(), get\_vocabulary(), set\_vocabulary() Asigne textos a secuencias enteras.

## CARACTERÍSTICAS NUMÉRICAS **PREPROCESAMIENTO**

layer\_normalization()

Normaliza las características continuas.

## layer discretization()

Agrupa características continuas por rangos

## PREPROCESAMIENTO DE CARACTERÍSTICAS **CATEGÓRICAS**

layer\_category\_encoding() Codificar características enteras

layer hashing()

Características categóricas de hash y bin

## layer hashed crossing()

Cruce de características usando el "truco de hashing"

## layer string lookup()

Asigne cadenas a índices (posiblemente codificados)

### layer integer lookup()

Asigne enteros a índices (posiblemente codificados)

### **DATOS TABULARES**

Utilidad integral para el preprocesamiento y la codificación de datos estructurados. Defina un espacio de entidades a partir de una lista de columnas de tabla (entidades).

feature space <-

layer feature space(features = list(<features>))

Adaptar el espacio de entidades a un dataset adapt(feature space, dataset)

Utilice la capa de preprocesamiento de feature space adaptada como una capa en un modelo de Keras o en la canalización de entrada de datos con tfdatasets::dataset\_map()

Características disponibles:

feature\_float()

feature\_float\_rescaled()

feature\_float\_normalized()

feature float discretized()

feature integer categorical() feature integer hashed()

feature string categorical() feature\_string\_hashed()

feature\_cross() feature custom()



## Modelos entrenados

Las aplicaciones de Keras son modelos de aprendizaje profundo que están disponibles con pesos previamente entrenados. Estos modelos se pueden utilizar para la predicción, la extracción de características y el ajuste preciso. application\_mobilenet\_v3\_large() application\_mobilenet\_v3\_small() MobileNetV3 Model, pre-entrenado en **ImageNet** 

application efficientnet v2s() application efficientnet v2m() application efficientnet v2l() EfficientNetV2 Model, pre-entrenado on **ImageNet** 

application inception resnet v2() application\_inception\_v3()

Inception-ResNet v2 y v3 modelos, con pesos entrenados en ImageNet

application\_vgg16(); application\_vgg19() VGG16 y VGG19 modelos

application\_resnet50() ResNet50 modelo

application nasnet large() application nasnet mobile()

NASNet arquitectura de modelo

## IM ... GENET

ImageNet es una gran base de datos de imágenes con etiquetas, ampliamente utilizada para el aprendizaje profundo

application preprocess inputs() application\_decode\_predictions()

Preprocesa un tensor que codifica un lote de imágenes para una aplicación y descodifica las predicciones de una aplicación

## Callbacks

Un callback es un conjunto de funciones que se aplicarán en determinadas etapas del procedimiento de entrenamiento. Puede usar callbacks para obtener una vista de los estados internos y las estadísticas del modelo durante el entrenamiento.

callback\_early\_stopping() Detener el entrenamiento cuando una cantidad supervisada a dejado de mejorar callback\_learning\_rate\_scheduler()

Agenda de tasa de aprendizaje

callback tensorboard() TensorBoard visualizaciones básicas

CC BY SA Posit Software, PBC • info@posit.co • posit.co • Aprenda más en keras.posit.co • Guía rápida en HTML en pos.it/cheatsheets • keras3 1.0.0 • Actualizado: 2024-06