## Keras 与深度学习:: 备忘单



## 简介

Keras 是一个为专注干快速实验而开发的高级 神经网络API。它支持多个后端,包括 TensorFlow, CNTK, MXNet 和 Theano。

TensorFlow 是一个用来构建深度神经网络架 构的偏底层数学计算库。keras R 包使得在R 中使得 Keras 和 TensorFlow 变得非常简单。



https://keras.rstudio.com

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

深度学习 "Hello."

World!"

#### 安装

keras R 包调用了 Python keras 包。 你可以直接在 R中安装所有必要的依赖。

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

library(keras) install keras()

GPU 安装指南见 ?keras install

本次安装需要 Anaconda 环境或者 'r-tensorflow' 虚 拟环境。

## 使用 keras 模型

#### 定义模型

keras\_model() Keras 函数式模型

keras\_model\_sequential() 线性叠加组成的 Keras 模

multi\_gpu\_model() 多GPU模型

#### 编译模型

compile(object, optimizer, loss, metrics = NULL) 为模型训练添加 Keras 模型配置

#### 拟合模型

fit(object, x = NULL, y = NULL, batch size = NULL, epochs = 10, verbose = 1, callbacks = NULL, ...) 以固定轮训(迭代)次数训练 Keras 模型

fit\_generator() 以数据生成器的数据拟合模型

train\_on\_batch() test\_on\_batch() 单次梯度更新或 通过一个批次样本评估模型

#### 模型评估

evaluate(object, x = NULL, y = NULL, batch\_size = NULL) 评估 Keras 模型

evaluate\_generator() 在数据生成器上评估模型

#### 预测

predict() 从Keras生成模型预测结果

predict proba() 和 predict classes() 生成输入样本的预测概率或分类概率

predict\_on\_batch() 返回一批样本的预测结果

predict generator() 返回数据生成器生成的样本对 应预测结果

#### 其他模型操作

summary() 打印 Keras 模型汇总结果

export\_savedmodel() 导出已保存模型

get\_layer() 根据名称(唯一)或索引取出模型层

pop\_layer() 移除模型末层

save\_model\_hdf5(); load\_model\_hdf5() 使用 HDF5 文件保存/加载模型

serialize\_model(); unserialize\_model() 序列化模型到一个R对象

clone\_model()复制一个模型实例

freeze\_weights(); unfreeze\_weights() 冻结或者解冻权重

#### 核心层



layer\_input() 输入层



layer\_dense()添加一个全连接层



layer\_activation()添加一个激活 函数层到输出



layer\_dropout()添加释放层到输



layer\_reshape() 重塑输出的维度



layer\_permute() 根据给定模式 变更输入的维度



layer\_repeat\_vector() 重复 n 次 输入

layer\_lambda(object, f) 封装任意



表达式作为一个层 f(x)

> layer\_activity\_regularization() 基于输出正则项更新损失函数



L1 L2

layer masking() 用蒙版值屏蔽一 个序列的特定位置的值



layer\_flatten() 输入扁平化



#### 基于MNIST 数据训练一个图像识别器

#### #输入层: 使用 MNIST 图片集

mnist <- dataset mnist()

x train <- mnist\$train\$x; y train <- mnist\$train\$y x\_test <- mnist\$test\$x; y\_test <- mnist\$test\$y

#### #重塑和重放缩

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)</pre>

#### #定义模型和层

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')

#### #编译(定义损失函数和优化器)

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

#### #训练(拟合)

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)



## 更多层

#### 卷积层



layer\_conv\_1d() 一维卷积,比 如 时域卷积



layer\_conv\_2d\_transpose() 2维 转置(反卷积)



layer\_conv\_2d() 二维卷积, 比如 图像的空域卷积



layer\_conv\_3d\_transpose() 3维 转置(反卷积) layer\_conv\_3d() 三维卷积, 比如

layer\_conv\_lstm\_2d() LSTM 卷

体积的空间卷积



layer\_separable\_conv\_2d() 在 深度方向上的二维可分离卷积





layer\_zero\_padding\_1d() layer\_zero\_padding\_2d() layer\_zero\_padding\_3d() 零填充层



layer\_cropping 1d() layer\_cropping\_2d() layer\_cropping\_3d() 裁剪层

#### 池化层



layer\_max\_pooling\_1d() layer\_max\_pooling\_2d() layer\_max\_pooling\_3d() 一维到三维的最大池化



layer\_average\_pooling\_1d() layer average pooling 2d() layer\_average\_pooling\_3d() 一维到三维的平均池化



layer\_global\_max\_pooling\_1d() layer\_global\_max\_pooling\_2d() layer\_global\_max\_pooling\_3d() 全局最大池化



layer global average pooling 1d() layer\_global\_average\_pooling\_2d() layer\_global\_average\_pooling\_3d() 全局」平均池化

#### 激活层



layer\_activation(object, activation) 添加一个激活函数到输出



layer\_activation\_leaky\_relu() 泄漏修正线性单元



layer\_activation\_parametric\_relu() 参 数修正线性单元



layer\_activation\_thresholded\_relu() 阈值修正线性单元



layer\_activation\_elu() 指数线性单元

#### 释放层



layer\_dropout() 添加释放层到输入



layer spatial dropout 1d() laver\_spatial\_dropout\_2d() layer\_spatial\_dropout\_3d() 一维到三维的空间释放层

#### 循环层



layer\_simple\_rnn() 将输出回馈到输入中的全连接 RNN

layer\_gru() 添加门限循环单元层

layer\_cudnn\_gru() 基于CuDNN实现的高速GRU

layer\_lstm() 添加长短期记忆模型层

layer\_cudnn\_lstm() 基于CuDNN实现的高速LSTM

#### 局部连接层

layer\_locally\_connected\_1d() layer\_locally\_connected\_2d() 类似卷积,但是权值不共享,比如每个批次使 用不同滤波器

### 预外理

#### 序列预处理

#### pad\_sequences()

填充每个序列为同样长度(长度最长的序列)

#### skipgrams()

将一个词向量下标的序列转化为一个词对

#### make sampling table()

生成词rank-based概率抽样表

#### 文本预处理

text\_tokenizer() 文本标记工具

fit text tokenizer() 更新分词器内部词汇

save\_text\_tokenizer(); load\_text\_tokenizer() 保存分词器到外部文件

texts\_to\_sequences(); texts to sequences generator() 将每个文本转换成整数序列

texts\_to\_matrix(); sequences\_to\_matrix() 序列的列表转换成一个矩阵

text\_one\_hot() 用文本独热编码生成词索引

#### text hashing trick()

将文本转换为固定大小的散列空间的索引序列

#### text\_to\_word\_sequence()

将文本转换为一系列的单词(或标记)

#### 图像预处理

image\_load()加载一个图像到 PIL 格式。

flow\_images\_from\_data() flow\_images\_from\_directory()

从图片和标签生成批增强/规范化数据/目录

#### image\_data\_generator()

生成实时的小批量图像数据

fit\_image\_data\_generator() 根据图像数据生成器 内部统计拟合样本数据

generator\_next() 获取下一项

image\_to\_array(); image\_array\_resize() image\_array\_save() 3维 数组表达



# **TensorFlow**

## 预训练模型

Keras 中的深度学习模型可以复用预训练权 重。这些模型可以用于预测、特征提取和微

application xception() xception\_preprocess\_input() Xception v1 模型

application\_inception\_v3() inception\_v3\_preprocess\_input()

Inception v3 模型,在ImageNet 上预训练权重

application\_inception\_resnet\_v2() inception\_resnet\_v2\_preprocess\_input()

Inception-ResNet v2 模型, 在 ImageNet 上预训 练权重

application\_vgg16(); application\_vgg19() VGG16 和 VGG19 模型

application resnet50() ResNet50 模型

application\_mobilenet() mobilenet\_preprocess\_input() mobilenet\_decode\_predictions() mobilenet\_load\_model\_hdf5() MobileNet 模型架构

#### IM ... GENET

ImageNet 是一个大型图像标签数据库,广泛用 于深度学习

imagenet\_preprocess\_input() imagenet decode predictions()

预处理张量,为ImageNet编码一批次图片,解 码预测

## 回调函数

回调是被用在训练过程中的一组函数,你可以 在模型训练的时候使用回调函数来获得其中的 内部状态和模型统计值。

callback\_early\_stopping() 当监控指标没有盖 上时停止训练

callback\_learning\_rate\_scheduler() 学习速率

callback\_tensorboard() TensorBoard 可视化