

# A²PI² version2

---

第一版的文档的格式有些混乱，尤其是keras引用的地方，现在做修正,文档主要是Python描述，涉及小部分JavaScript语言

## 1.catboost

---

### 1.1.CatBoostClassifier()

---

catboost分类器

```
from catboost import CatBoostClassifier
model = CatBoostClassifier(iterations,# 迭代次数
                           learning_rate,# 学习率
                           depth,# 树的深度
                           loss_function,# 损失函数 'Logloss' | 'CrossEntropy'
                           task_type)# 用于训练的硬件 'CPU' | 'GPU'
```

#### 1.1.1.fit()

训练模型

```
model.fit(X,# 训练数据
          y,# 标签
          text_features,# 指定训练数据的索引列
          eval_set,# 验证集元组，用于早停
          verbose)# 是否显示显示模式
```

#### 1.1.2.feature\_importances\_

特征的重要度

```
importances = model.feature_importances_
```

#### 1.1.3.feature\_name\_

特征的名称

```
names = model.feature_names_
```

#### 1.1.4.predict()

生成预测结果

```
model.predict(data) # 测试数据
```

## 2.imageio

### 2.1.imread()

读取图片并返回一个numpy数组

```
import imageio
image = imageio.imread(uri) # 文件对象或http地址, 图片的路径
```

## 3.keras

keras在tensorflow r1.x和r2.1以及plaidml中版本均是2.2.4; 除了模型初始化时的初始化器不同, 不能混合续训, 但是代码完全兼容, 且可以混用执行预测和部署

### 3.1.applications

#### 3.1.1.inception\_resnet\_v2

##### 3.1.1.1.InceptionResNetV2()

InceptionResNetV2的预训练模型

```
from keras.applications.inception_resnet_v2 import InceptionResNetV2
model = InceptionResNetV2(include_top, # 是否包含全连接的输出层
                           weights, # 权重, 可以是随机初始化, 也可以加载'imagenet'的权重, 或者自定权重的路径
                           input_tensor) # 输入层, 需要使用keras.layers.Input()
```

#### 3.1.2.inception\_v3

##### 3.1.2.1.InceptionV3()

InceptionV3的预训练模型

```
from keras.applications.inception_v3 import InceptionV3
model = InceptionV3(include_top, # 是否包含全连接的输出层
                    weights, # 权重, 可以是随机初始化, 也可以加载'imagenet'的权重, 或者自定权重的路径
                    input_tensor) # 输入层, 需要使用keras.layers.Input()
```

## 3.1.3.resnet\_v2

### 3.1.3.1.ResNet152V2()

ResNet152V2的预训练模型

```
from keras.applications.resnet_v2 import ResNet152V2
model = ResNet152V2(include_top,# 是否包含全连接的输出层
                    weights,# 权重, 可以是随机初始化, 也可以加载'imagenet'的权重, 或者
                    自定权重的路径
                    input_tensor)# 输入层, 需要使用keras.layers.Input()
```

## 3.1.4.resnet50

### 3.1.4.1.ResNet50()

ResNet50的预训练模型

```
from keras.applications.resnet50 import ResNet50
model = ResNet50(include_top,# 是否包含全连接的输出层
                 weights,# 权重, 可以是随机初始化, 也可以加载'imagenet'的权重, 或者自定
                 权重的路径
                 input_tensor)# 输入层, 需要使用keras.layers.Input()
```

## 3.1.5.vgg19

### 3.1.5.1.preprocess\_input()

对数据进行预处理

```
from tensorflow.keras.applications.vgg19 import preprocess_input
preprocessed_input = preprocess_input(x)# 要预处理的数据
```

### 3.1.5.2.VGG19()

VGG19的预训练模型

```
from keras.applications.vgg19 import VGG19
model = VGG19(include_top,# 是否包含全连接的输出层
               weights,# 权重, 可以是随机初始化, 也可以加载'imagenet'的权重, 或者自定权
               重的路径
               input_tensor)# 输入层, 需要使用keras.layers.Input()
```

## 3.1.6.xception

### 3.1.6.1.Xception()

## Xception的预训练模型

```
from keras.applications.xception import Xception
model = Xception(include_top,# 是否包含全连接的输出层
                  weights,# 权重, 可以是随机初始化, 也可以加载'imagenet'的权重, 或者自定义
                  input_tensor)# 输入层, 需要使用keras.layers.Input()
```

## 3.2.backend

### 3.2.1.cast()

转换张量的类型

```
from keras.backend import cast
tensor = cast(x,# 张量
              dtype)# 转换后的类型
```

### 3.2.2.clip()

将变量的值裁切到某个区间（类似标准化）

```
from keras.backend import clip
tensor = clip(x,# 张量
              min_value,# 最小值
              max_value)# 最大值
```

### 3.2.3.expand\_dims()

在指定处给tensor增加一个维度

```
from keras.backend import expand_dims
tensor_new = expand_dims(x,# 张量
                         axis)# 增加的维度的位置
```

### 3.2.4.ones\_like()

创建一个全1的张量

```
from keras.backend import ones_like
tensor = ones_like(x)# 张量
```

### 3.2.5.shape()

返回张量的形状

```
from keras.backend import shape
shape = shape(x)# 张量
```

## 3.2.6.zeros\_like()

创建一个全0的张量

```
from keras.backend import zeros_like
tensor = zeros_like(x)# 张量
```

## 3.3.callbacks

---

### 3.3.1.ModelCheckpoint()

保存模型（主要是断点）

```
from keras.callbacks import ModelCheckpoint
callbacks = [ModelCheckpoint(filepath,# 模型保存的路径
                             period)]# 保存间隔
```

## 3.4.datasets

---

### 3.4.1.mnist

keras自带的数据集之一

#### 3.4.1.1.load\_data()

加载mnist数据集

```
from keras import mnist
(x_train, y_train), (x_test, y_test) = mnist.load_data()
```

## 3.5.layers

---

keras提供Model（函数式API）和Sequential（普通API），如果函数名相同则不赘述

### 3.5.1.Add()

将多个层通过矩阵加法合并

```
from keras.layers import Add
layer = Add()(_Merge)# 相同形状的张量（层）列表
```

### 3.5.2.BatchNormalization()

批量标准化层

```
from keras.layers import BatchNormalization
layer = BatchNormalization()
```

### 3.5.3.Bidirectional()

RNN的双向封装器

```
from keras.layers import Bidirectional
layers = Bidirectional(layer)# 循环层实例
```

### 3.5.4.Concatenate()

连接输入的层

```
from keras.layers import Concatenate
layer = Concatenate(axis)(_Merge)
"""
axis 维度
_Merge 张量（层）列表
"""
```

### 3.5.5.Conv1D()

1D卷积层（例如时序卷积）

```
from keras.layers import Conv1D
layer = Conv1D(filters,# 整数, 卷积核的数量
               kernel_size,# 整数, 卷积核的大小
               strides,# 整数、或者列表或者元组, 滑动步长
               padding,# 'same','valid','causal', 是否使用全零填充
               data_format,# 'channels_first','channels_last' 数据格式CBHW或BHWC
               activation,# 'relu','sigmoid' 激活函数
               use_bias,# 布尔值 是否使用偏置
               kernel_initializer,# 权值初始化
               bias_initializer)# 偏置项初始化
```

### 3.5.6.Conv2D()

2D卷积层（例如时序卷积）

```
from keras.layers import Conv2D
layer = Conv2D(filters,# 整数, 卷积核的数量
               kernel_size,# 整数, 卷积核的大小
               strides,# 整数、或者列表或者元组, 滑动步长
               padding,# 'same' 'valid', 是否使用全零填充
               input_shape)# 元组, 第一层需要指定输入
```

### 3.5.7.Conv2DTranspose()

转置卷积层 (有时被成为反卷积), 将具有卷积输出尺寸的东西 转换为具有卷积输入尺寸的东西

```
from keras.layers import Conv2DTranspose
layer = Conv2DTranspose(filters,# 整数, 输出空间的维度
                       kernel_size,# 整数, 卷积核的大小
                       strides,# 整数、或者列表或者元组, 滑动步长
                       padding,# 'same' 'valid', 是否使用全零填充
                       use_bias)# 布尔值 是否使用偏置
```

### 3.5.8.Dense()

全连接层

```
from keras.layers import Dense
layer = Dense(units,# 整数, 神经元数量
              use_bias,# 布尔值 是否使用偏置
              input_shape)# 元组, 第一层需要指定输入
```

### 3.5.9.Dropout()

在训练阶段按照比例随机丢弃神经元

```
from keras.layers import Dropout
layer = Dropout(rate)# 丢弃率
```

### 3.5.10.Flatten()

将输入展平, 不影响批次大小

```
from keras.layers import Flatten
layer = Flatten()
```

### 3.5.11.LSTM()

长短时记忆网络层

```
from keras.layers import LSTM
layer = LSTM(units,# 整数, 神经元数量
              return_sequences)# 布尔值, 是否返回整个序列
```

## 3.5.12.Input()

输入层

```
from keras.layers import Input
input_tensor = Input(shape,# 整数, 形状元组
                      dtype)# 期望数据类型
```

## 3.5.13.LeakyReLU()

带泄漏的 ReLU 层

```
from keras.layers import LeakyReLU
layer = LeakyReLU(alpha)# 负斜率系数, 默认为0.3
```

## 3.5.14.MaxPooling1D()

对时序数据进行最大池化

```
from keras.layers import MaxPooling1D
layer = MaxPooling1D(pool_size,# 整数, 池化核数量
                     strides,# 整数、或者列表或者元组, 滑动步长
                     padding)# 'same' 'valid' 'causal', 是否使用全零填充
```

## 3.5.15.Reshape()

将输入重新调整为特定的尺寸

```
from keras.layers import Reshape
layer = Reshape(target_shape)# 整数元组, 目标尺寸
```

# 3.6.losses

## 3.6.1.BinaryCrossentropy()

计算真实标签和预测值标签的交叉熵损失（二分类）

```
from keras.losses import BinaryCrossentropy
cross_entropy = BinaryCrossentropy(from_logits)# 是否将y_pred解释为张量
```



## 3.6.2.SparseCategoricalCrossentropy()

计算真实标签和预测值标签的交叉熵损失（多分类）

```
from keras.losses import SparseCategoricalCrossentropy
cross_entropy = SparseCategoricalCrossentropy(from_logits)# 是否将y_pred解释为张量
```

## 3.7.models

### 3.7.1.Model()

keras自定义模型对象

```
from keras.models import Model
model = Model(inputs,# 输入层
               outputs)# 输出层
```

#### 3.7.1.1.fit\_generator()

生成批次训练数据，按批训练数据

```
model.fit_generator(generator,# 数据生成器，比如ImageDataGenerator()
                    steps_per_epoch,# 整数，每批次步数
                    epochs,# 整数，轮数
                    verbose)# 日志显示模式 0=安静模型 1=进度条 2每轮显示
```

#### 3.7.1.2.load\_model()

加载模型

```
from keras.models import load_model
model = load_model(filepath)# 文件路径，可以是saved model或者h5py
```

#### 3.7.1.3.save()

将模型保存为SavedModel或者HDF5文件

```
model.save(filepath,# 保存路径
            save_format)# 保存格式，默认是h5，可选tf
```

### 3.7.2.Sequential()

构建一个线性堆叠的网络模型

```
from keras.models import Sequential
model = Sequential()
```

### 3.7.2.1.add()

将一个具体的单层神经网络加入模型

```
model.add(layer)
```

### 3.7.2.2.compile()

用于配置训练模型

```
model.compile(optimizer,# 优化器
              loss,# 损失函数
              metrics)# 评估标准['accuracy']
```

### 3.7.2.3.evaluate()

在测试模式下返回损失值和准确率

```
model.evaluate(x,# 训练数据
              y,# 标签
              batch_size,# 整数, 批次大小, 默认32
              verbose)# 日志显示模式 0=安静模型 1=进度条 2每轮显示
```

### 3.7.2.4.fit()

以给定批次训练模型

```
history = model.fit(x,# 训练数据, 包括数据生成器, 比如ImageDataGenerator(), 使用生成器, 不需要参数y
                   y,# 标签
                   batch_size,# 整数, 批次大小, 默认32
                   epochs,# 整数, 轮数
                   verbose,# 日志显示模式 0=安静模型 1=进度条 2每轮显示
                   callbacks,# 回调函数
                   validation_split,# 浮点数, 验证集可以从训练集中划分
                   validation_data,# 元组(x,y) 验证集数据可以直接指定, 会直接覆盖 validation_split
                   shuffle)# 布尔值, 打乱数据
```

### 3.7.2.5.load\_weights()

加载所有的神经网络层的参数

```
model.load_weights(filepath)# 检查点文件路径
```

### 3.7.2.6.predict()

生成预测结果

```
model.predict(x,# 测试数据
              batch_size,# 整数, 批次大小, 默认32
              verbose)# 日志显示模式 0=安静模型 1=进度条
```

### 3.7.2.7.output\_shape()

返回模型的输出层形状

```
print(model.output_shape())
```

### 3.7.2.8.summary()

查看模型的各层参数

```
model.summary()
```

## 3.8.optimizers

---

### 3.8.1.Adam()

Adam优化器

```
from keras.optimizers import Adam
optimizer = Adam(lr)# 学习率
```

### 3.8.2.apply\_gradients()

将梯度带计算出的梯度赋给优化器

```
optimizer.apply_gradients(grads_and_vars)# 对应梯度和变量组成的列表
```

## 3.9.preprocessing

---

### 3.9.1.image

#### 3.9.1.1.ImageDataGenerator()

对图片数据进行实时的数据增强类

```

from keras.preprocessing.image import ImageDataGenerator
data_generator = ImageDataGenerator(rotation_range,# 整数, 随机旋转度数
                                   width_shift_range,# 浮点数, 水平偏移范围
                                   height_shift_range,# 浮点数, 垂直偏移范围
                                   shear_range,# 浮点数 (角度), 裁切角范围
                                   zoom_range,# 浮点数, 随机缩放倍数
                                   channel_shift_range,# 浮点数, 随机色彩通道移位
                                   fill_mode, # 填充模式, 'constant' 'nearest' 'reflect' 'wrap'
                                   horizontal_flip)# 布尔值, 水平随机翻转

```

### 3.9.1.1.1.flow\_from\_dataframe()

从给定的dataframe标签读入数据并增强

```

data_generator.flow_from_dataframe(dataframe,# dataframe标签
                                  directory,# 图片文件路径
                                  x_col,# dataframe中文件路径列
                                  y_col,# dataframe中文件标签列
                                  target_size,# 元组, 调整后大小
                                  interpolation,# 插值, 调整尺寸
                                  'nearest' 'bilinear' 'bicubic'
                                  class_mode,# 返回标签数组类型, 默认'categorical'
                                  classes,# 标签名列表, 如果为None, 则自动根据y_col生成
                                  shuffle,# 布尔值, 打乱顺序
                                  batch_size,# 整数, 批次大小, 默认32
                                  validate_filenames)# 验证文件是否有效, 默认True

```

### 3.9.1.1.2.flow\_from\_directory()

从给定路径读入数据并增强 (要求每个类别必须单独一个文件夹)

```

data_generator.flow_from_directory(directory,# 路径
                                   target_size,# 元组, 调整后大小
                                   classes,# 标签名列表, 如果为None, 则自动生成
                                   class_mode,# 返回标签数组类型, 默认'categorical'
                                   batch_size,# 整数, 批次大小, 默认32
                                   shuffle,# 布尔值, 打乱顺序
                                   interpolation)# 插值, 调整尺寸
                                   'nearest' 'bilinear' 'bicubic'

```

#### 3.9.1.1.2.1.class\_indices

返回训练数据的索引

```
from keras.preprocessing.image import ImageDataGenerator
batches = ImageDataGenerator().flow_from_directory()
print(batches.class_indices)
```

### 3.9.1.2.load\_image()

按照PIL的格式加载图像

```
from keras.preprocessing import image
img = image.load_img(path,# 路径
                      target_size)# 元组, 调整后大小
```

## 3.10.utils

---

### 3.10.1.multi\_gpu\_model()

多GPU并行训练模型

```
from keras.utils import multi_gpu_model
parallel_model = multi_gpu_model(model,# 模型
                                 gpus)# 整数 (大于等于2) , 并行GPU数量
```

### 3.10.2.plot\_model()

保存keras模型成图片

```
from keras.utils import plot_model
plot_model(model,# 模型
           to_file,# 保存路径
           show_shapes,# 是否显示每层的shape
           show_layer_names,# 是否显示每层的名称
           rankdir,# 绘图方向, 垂直'TB'水平'LR'
           dpi)# 每英寸点数
```

### 3.10.3.to\_categorical()

将种类的标签向量转换为独热编码

```
from keras.utils import to_categorical
y_one_hot = to_categorical(y,# 要转换的标签向量
                           num_classes)# 类的总数
```

## 4.lightgbm

---

注意macOS下需要先安装libomp

## 4.1.LGBMClassifier()

---

LGBM分类器

```
from lightgbm import LGBMClassifier
model = LGBMClassifier(n_estimators)# 树的数量, 默认100
```

### 4.1.1.fit()

训练模型

```
model.fit(X,# 训练数据
          y,# 标签
          eval_set)# 元组对列表, 评估集, 输出loss
```

### 4.1.2.predict()

生成预测结果

```
ans = model.predict(X)# 测试数据
```

## 5.PIL

---

### 5.1.Image

---

#### 5.1.1.fromarray()

从输入的图片返回一个数组

```
from PIL import Image
array = Image.fromarray(obj)# 图片对象
```

#### 5.1.2.resize()

返回调整大小后的图像的副本

```
from PIL import Image
new_image = image.resize(size)# 有宽度和高度的二元组
```

## 6.sklearn

---

### 6.1.datasets

---

## 6.1.1.load\_iris()

加载并返回iris数据集

```
from sklearn import datasets
iris = datasets.load_iris()
```

## 6.2.linear\_model

---

### 6.2.1.LogisticRegression()

构建一个对数几率回归模型

```
from sklearn.linear_model import LogisticRegression
model = LogisticRegression()
```

#### 6.2.1.1.fit()

以给定数据训练模型

```
model.fit(X,# 训练数据
          y,# 标签
          sample_weight)# 数组, 类别权重, 默认为None
```

#### 6.2.1.2.predict()

生成预测结果

```
model.predict(X)# 测试数据
```

## 6.3.metrics

---

### 6.3.1.accuracy\_score()

计算准确率

```
from sklearn.metrics import accuracy_score
accuracy_score(y_true,# 真实标签
               y_pred,# 预测结果
               sample_weight)# 数组, 类别权重, 默认为None
```

## 6.4.model\_selection

---

### 6.4.1.cross\_val\_predict()

使用交叉验证法验证

```
from sklearn.model_selection import cross_val_predict
cross_val_predict(estimator, # 训练的模型对象
                  x, # 训练数据
                  y, # 标签
                  cv) # 整数, 划分数, 默认为3
```

## 6.4.2.LeaveOneOut()

使用留一法验证

```
from sklearn.model_selection import LeaveOneOut
LOO = LeaveOneOut() # 返回一个BaseCrossValidator对象
```

### 6.4.2.1.split()

按照具体BaseCrossValidator对象将数据划分为训练和测试集

```
LOO.split(x) # 训练数据
```

## 6.4.3.StratifiedKFold()

生成一个K折交叉验证器

```
from sklearn.model_selection import StratifiedKFold
k_fold = StratifiedKFold(n_splits, # 折数 默认是5
                          shuffle, # 是否打乱样本
                          random_state) # 随机状态
```

### 6.4.3.1.split()

将数据划分成训练集和测试集，并生成索引

```
k_fold.split(x, # 训练数据
             y) # 标签 (注意不能传入独热编码的标签)
```

## 6.4.4.train\_test\_split()

将原始数据随机拆分为训练和测试子集



```
from sklearn.model_selection import train_test_split
x_train, x_test, y_train, y_test = train_test_split(X, # 原始数据
                                                    y, # 标签
                                                    test_size, # 浮点数 测试集大小
                                                    random_state)# 随机划分数据

默认为0.25

默认None
```

## 6.5.preprocessing

### 6.5.1.MinMaxScaler()

根据给定最大最小值缩放数据

```
from sklearn.preprocessing import MinMaxScaler
scaler = MinMaxScaler()# 实例化一个缩放器
```

#### 6.5.1.1.fit\_transform()

转化数据

```
data = scaler.fit_transform(X)# 要转换的数据
```

## 6.6.tree

### 6.6.1.DecisionTreeClassifier()

生成一个分类决策树实例

```
from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier
tree = DecisionTreeClassifier(criterion, # 划分条件 'gini' 'entropy'
                              random_state)
                              # 随机状态 默认是None (通过np.random自动生成), 也可以
                              赋一个整数
```

#### 6.6.1.1.fit()

以给定数据训练模型

```
tree.fit(X, # 训练数据
         y) # 标签
```

### 6.6.2.export\_graphviz()

以dot文件导出决策树

```
from sklearn.tree import export_graphviz
dot_data = export_graphviz(decision_tree,# 决策树
                           out_file,#生成dot文件 默认为None (返回str)
                           feature_names,# 属性名称
                           class_names)# 分类名称
```

### 6.6.3.plot\_tree()

绘制决策树（使用matplotlib展示）

```
from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier, plot_tree
plot_tree(decision_tree)# 要绘制的决策树
```

## 6.7.utils

### 6.7.1.multiclass

#### 6.7.1.1.type\_of\_target()

返回确定目标的数据类型

```
from sklearn.utils.multiclass import type_of_target
y = [0.1, 0.2, 0.3]
result = type_of_target(y)# array-like 待检查的数据
"""
返回的数据类型包括
'continuous'
'continuous-multioutput'
'binary'
'multiclass'
'multiclass-multioutput'
'multilabel-indicator'
'unknown'
"""
```

## 7.tensorflow r1.x

tensorflow r1.x将逐步停止支持，可能只有为了支持tensorflow.js@0.x会用到

### 7.1.concats()

按某个维度连接多个张量

```
import tensorflow as tf
tensor_a = [[1, 2], [3, 4]]
tensor_b = [[5, 6], [7, 8]]
tensor_c = tf.concat(value=[tensor_a, tensor_b], axis=1, name="concat")
"""
value待合并的张量, axis按某个维度合并, name张量的名字
"""
```

## 7.2.ConfigProto()

---

用于配置会话的选项

```
import tensorflow as tf
tf.ConfigProto(gpu_option)# 配置显存
```

## 7.3.gfile

---

### 7.3.1.FastGFile()

没有线程锁的文件I/O封装器

```
import tensorflow as tf
fp = tf.gfile.FastGfile(name,# 保存名称
                        mode)# 模式, 默认'r'
```

## 7.4.global\_variables()

---

返回默认会话中所有的全局变量

```
import tensorflow as tf
var = tf.global_variables()
```

## 7.5.global\_variables\_initializer()

---

初始化全局的变量

```
import tensorflow as tf
init = tf.global_variables_initializer()
```

## 7.6.GPUOptions()

---

使用GPU时对显存使用的控制选项

```
import tensorflow as tf
gpu_options = tf.GPUOptions(allow_growth)# 布尔值, 设置为True时, 显存按需分配
(tensorflow默认是占用全部显存)
```

## 7.7.GraphDef()

tensorflow的信息协议

```
import tensorflow as tf
graph_def = tf.GraphDef()
```

### 7.7.1.ParseFromString()

将序列化的数据转换成GraphDef

```
graph_def.ParseFromString(serialized)# 序列化数据, 数据流
```

## 7.8.import\_graph\_def()

将GraphDef实例导入默认的Graph计算图

```
import tensorflow as tf
tensor = tf.import_graph_def(graph_def,# graph_def实例
                             input_map,# 字典, 输入张量的名称和对应的张量
                             return_elements)# 字符串列表, 输出张量的名称
```

## 7.9.nn

### 7.9.1.avg\_pool()

均值池化层

```
import tensorflow as tf
tf.nn.avg_pool(value,# 输入张量
               ksize,# 整数, 池化核数量
               strides,# 整数、或者列表或者元组, 滑动步长
               padding,# 'SAME' 'VALID', 是否使用全零填充
               data_format="NHWC",# 数据格式, 默认"NHWC"
               name)# 名称
```

### 7.9.2.dropout()

在训练阶段按照比例随机丢弃神经元

```
import tensorflow as tf
tf.nn.dropout(x, # 输入张量
              keep_prob, # 保留概率
              name) # 整数
```

### 7.9.3.lrn()

局部响应归一化层(Local Response Normalization)

$$b_{x,y}^i = \frac{a_{x,y}^i}{\left(k + \alpha \sum_{j=\max(0, i-\frac{n}{2})}^{\min(N-1, i+\frac{n}{2})} (a_{x,y}^j)^2\right)^\beta}$$

其中 $a_{x,y}^i$ 是input,  $\frac{n}{2}$ 是depth\_radius,  $k$ 是bias,  $\alpha$ 是alpha,  $\beta$ 是beta

AlexNet使用的一种类似Dropout的减少过拟合方法, 不改变size; 个人认为是一种类似于池化但不改变size大小的方法, 在采样半径下, 输入对输出的和的标准化

```
import tensorflow as tf
tf.nn.lrn(input, # 输入张量
          depth_radius, # 采样半径, 默认5
          bias, # 超参数, 默认1
          alpha, # 超参数, 默认1
          beta, # 超参数, 默认0.5
          name) # 名称
```

### 7.9.4.max\_pool()

最大池化层

```
import tensorflow as tf
tf.nn.max_pool(value, # 输入张量
               ksize, # 整数, 池化核数量
               strides, # 整数、或者列表或者元组, 滑动步长
               padding, # 'SAME' 'VALID', 是否使用全零填充
               data_format="NHWC", # 数据格式, 默认"NHWC"
               name) # 名称
```

### 7.9.5.softmax()

softmax激活函数

```
import tensorflow as tf
tf.nn.softmax(logits) # 输入张量 (非空)
```

## 7.10.placeholder()

添加一个占位符

```
import tensorflow as tf
x = tf.placeholder(dtype, # 自负载数据类型
                  shape, # 张量形状
                  name) # 名称
```

## 7.11.python

### 7.11.1.framework

#### 7.11.1.1.graph\_util

##### 7.11.1.1.1.convert\_variables\_to\_constants

将计算图中的变量转换为常量

```
from tensorflow.python.framework.graph_util import
convert_variables_to_constants
output_graph = convert_variables_to_constants(sess, # 需要转换变量的会话
                                             input_graph_def, # 会话的graph_def
                                             对象
                                             output_node_names) # 字符串列表，输出
                                             层的名称
```

##### 7.11.1.1.1.1.SerializeToString()

将protobuf数据转换为二进制字符串

```
# GraphDef就是一种protobuf
output_graph.SerializeToString()
```

## 7.12.saved\_model

### 7.12.1.builder

#### 7.12.1.1.SavedModelBuilder()

构建一个生成SavedModel的实例

```
from tensorflow.saved_model import builder
builder = builder.SavedModelBuilder(export_dir) # SavedModel的保存路径
```

##### 7.12.1.1.1.add\_meta\_graph\_and\_variables()

添加图结构和变量信息

```
builder.add_meta_graph_and_variables(sess,# 会话
                                     tags,# 标签, 自定义
                                     signature_def_map)# 预测签名字典
```

#### 7.12.1.1.2.save()

将SaveModel写入磁盘

```
builder.save()
```

## 7.12.2.loader

### 7.12.2.1.load()

从标签指定的SavedModel加载模型

```
import tensorflow as tf
tf.saved_model.loader.load(sess,# 模型还原到的会话
                           tags,# 字符串, 标签, 参见tf.saved_model.tag_constants
                           export_dir)# 待还原的SavedModel目录
```

## 7.12.3.signature\_def\_utils

### 7.12.3.1.predict\_signature\_def()

构建预测签名

```
from tensorflow.saved_model import signature_def_utils
signature = signature_def_utils.predict_signature_def(inputs,# 字典, 输入变量
                                                      outputs)# 字典, 输出变量
```

## 7.12.4.simple\_save()

使用简单方法构建SavedModel用于服务器

```
from tensorflow.saved_model import simple_save
simple_save(session,# 会话
            export_dir,# SavedModel的保存目录
            inputs,# 字典, 输入变量
            outputs)# 字典, 输出变量
```

## 7.12.5.tag\_constants

SaveModel的标签

```
from tensorflow.saved_model import tag_constants
tags = tag_constants.SERVING
"""
标签有TPU SERVING GPU TRAINING
"""
```

## 7.13.Session()

生成一个tensorflow的会话

```
import tensorflow as tf
sess = tf.Session(config)# 使用ConfigProto配置会话
```

### 7.13.1.close()

关闭当前会话

```
sess.close()
```

### 7.13.2.graph

#### 7.13.2.1.get\_tensor\_by\_name()

根据名称返回张量，可以使用多个线程同时调用

```
sess.graph.get_tensor_by_name(name)# 张量的名称
```

### 7.13.3.run()

运行传入会话的操作，返回结果张量

```
sess.run(fetches,# 待计算的操作 'Operation' 'Tensor'
          feed_dict# 输入的值，默认为None)
```

## 7.14.split()

将张量按某个维度拆分成多个张量

```
import tensorflow as tf
tensor = [[1, 2, 5, 6], [3, 4, 7, 8]]
tensor_list = tf.split(value=tensor, num_or_size_splits=2, axis=1,
name="split")
"""
value需要拆分的张量, num_or_size_splits要拆分的数量, axis按某个维度拆分, name张量的名字
"""
```



## 7.15.train

---

### 7.15.1.AdamOptimizer()

Adam优化器

```
import tensorflow as tf
optimizer = tf.train.AdamOptimizer(learning_rate)# 学习率
```

### 7.15.2.GradientDescentOptimizer()

梯度下降优化器

```
import tensorflow as tf
optimizer = tf.train.GradientDescentOptimizer(learning_rate)# 学习率
```

### 7.15.3.latest\_checkpoint()

查找最近的保存点文件

```
import tensorflow as tf
checkpoint = tf.train.latest_checkpoint(checkpoint_dir)# 保存点路径
```

### 7.15.4.Saver()

生成用于保存和还原计算图的实例

```
import tensorflow as tf
saver = tf.train.Saver(var_list)
# 将被保存和恢复的变量列表或者变量字典，默认为None（保存全部）
```

#### 7.15.4.1.restore()

恢复保存的变量

```
saver.restore(sess,# 会话, eager模式为None
               save_path)# 检查点文件的路径
```

## 7.16.variable\_scope()

---

用于定义变量操作的上下文管理器

```
import tensorflow as tf
with tf.variable_scope(name_or_scope):# 字符串，作用域
```

# 8.tensorflow r2.x

---

注意r2.0/1和r2.2有部分模型不兼容，但是语法完全兼容

## 8.1.config

---

### 8.1.1.experimental

#### 8.1.1.1.list\_physical\_devices()

返回主机运行时的可见的物理设备列表

```
import tensorflow as tf
devices_list = tf.config.experimental.list_physical_devices(device_type)# 设备类型，可选CPU或GPU
```

#### 8.1.1.2.set\_memory\_growth()

设置物理设备的内存的按需增长

```
import tensorflow as tf
tf.config.experimental.set_memory_growth(device,# 物理设备
                                         enable)# 是否运行内存按需增长
```

## 8.2.constant()

---

将输入转换为tensorflow的常张量

```
import tensorflow as tf
tensor = tf.constant(values)# 要转换的数据
```

## 8.3.data

---

### 8.3.1.Datasets

#### 8.3.1.1.batch()

给数据集划分批次

```
import tensorflow as tf
dataset = tf.data.Dataset.range(6)
dataset_shuffle = dataset.batch(batch_size=3)# 批次的大小
```

#### 8.3.1.2.from\_tensor\_slices()



## 8.6.2.decode\_image()

将BMP、GIF、JPEG或PNG的编码字节流转换为张量

```
import tensorflow as tf
img_tensor = tf.image.decode_image(contents,# 图片的编码字符流
                                   channels,# 色彩通道数
                                   dtype)# 转换后的张量类型
```

## 8.6.3.resize()

按照指定方法调整图片的大小

```
import tensorflow as tf
img_tensor = tf.image.resize(images,# 输入图片
                             size)# 调整后的尺寸
```

## 8.7.io

### 8.7.1.read\_file()

读入文件

```
import tensorflow as tf
img = tf.io.read_file(filename)# 文件的路径, 返回图片的编码字符流
```

## 8.8.ones\_like()

创建一个全1的张量

```
import tensorflow as tf
tensor = tf.ones_like(input)# 张量
```

## 8.9.random

### 8.9.1.normal()

生成一个正态分布的张量

```
import tensorflow as tf
tensor = tf.random.normal(shape)# 张量的形状
```

## 8.10.zeros\_like()

创建一个全0的张量

```
import tensorflow as tf
tensor = tf.zeros_like(input)# 张量
```

## 9.tensorflow\_hub 0.8.0

---

### 9.1.KerasLayer()

---

将一个SavedModel模型修饰成keras的一个层

```
import tensorflow_hub as hub
layer = hub.KerasLayer(handle,# tensorflow_hub模型的路径
                        trainable,# 是否可训练
                        output_shape,# 输出的形状, 没有输出形状的才可以使用
                        input_shape,# 输入的形状
                        dtype)# 限制输入的数据类型
```

### 9.2.load()

---

加载SavedModel模型

```
import tensorflow_hub as hub
model = hub.load(handle)# tensorflow_hub模型的路径
```

## 10.tensorflow.js@0.x

---

tensorflow.js@0.x版本必须和tensorflow r1.x生成的SavedModel模型配套, 不兼容tensorflow r2.x

### 10.1.dispose()

---

手动释放显存, 推荐使用tf.tidy()

```
import * as tf from '@tensorflow/tfjs';
const t = tf.tensor([1, 2]);
t.dispose();
```

### 10.2.fromPixels()

---

从一张图像创建一个三维张量

```
import * as tf from '@tensorflow/tfjs';
const image = tf.fromPixels(pixels, numChannels);
/*
pixels 输入图像
numChannels 输入图像的通道数（可选）
*/
```

## 10.3.image

---

### 10.3.1.resizeBilinear()

使用双线性法改变图片的尺寸

```
import * as tf from '@tensorflow/tfjs';
const resized = tf.image.resizeBilinear(images, size, alignCorners);
/*
images 输入图像的张量 tf.Tensor3D|tf.Tensor4D|TypedArray|Array
size 改变后尺寸 [number, number]
alignCorners 布尔值, 对齐角落（可选）
*/
```

## 10.4.layers

---

### 10.4.1.dense()

全连接层

```
tf.layers.dense({units, activation, inputShape});
/*
units 整数, 神经元数量
activation 激活函数 relu'|'sigmoid'|'softmax'|'tanh'
inputShape 此参数只在模型第一层使用
*/
```

## 10.5.loadFrozenModel()

---

通过url加载固化的模型（异步执行）

```
import * as tf from '@tensorflow/tfjs';
var cmodel;
tf.loadFrozenModel(modelUrl, weightsManifestUrl).then((model) => {cmodel =
model;});
/*
modelUrl pb模型的url
weightsManifestUrl json权重的url (可选)
*/
```

## 10.6.scalar()

创建一个标量 (tf.tensor()可替代)

```
import * as tf from '@tensorflow/tfjs';
const s = tf.scalar(value, dtype);
/*
value 标量的值 number|boolean|string|Uint8Array
dtype 数据类型 (可选) 'float32'|'int32'|'bool'|'complex64'|'string'
*/
```

## 10.7.sequential()

构建一个线性堆叠的网络模型，模型拓扑是简单的层“堆栈”，没有分支或跳过。

```
import * as tf from '@tensorflow/tfjs';
const model = tf.sequential(tf.layers.dense({}));
```

### 10.7.1.add()

将一个具体的单层神经网络加入模型

```
// 全连接层
model.add(tf.layers.dense({units, activation, inputShape}));
```

### 10.7.2.compile()

用于配置训练模型

```
model.compile(args); // args 配置参数包括optimizer、loss、metrics
```

### 10.7.3.fit()

以给定批次训练模型

```

model.fit(x, y, args);
/*
x 训练数据
y 标签
args(可选) batchSize 批次大小, 默认32
           epochs 训练轮数
           verbose 日志显示模式 0=安静模型 1=进度条 2每轮显示, 默认1
           callbacks 回调
           validationSplit 浮点数, 验证集可以从训练集中划分
           validationData 元组[x,y] 验证集数据可以直接指定, 会直接覆盖validationSplit
*/

```

## 10.7.4.predict()

生成预测结果

```

model.predict(x); // 测试数据, 需要是张量或者张量数组

```

## 10.7.5.summary()

查看模型的各层参数

```

model.summary();

```

## 10.8.ones()

创建一个元素值全为一的张量

```

import * as tf from '@tensorflow/tfjs';
const t = tf.ones(shape, dtype);
/*
shape 张量的形状
dtype 数据类型 (可选) 'float32' | 'int32' | 'bool' | 'complex64' | 'string'
*/

```

## 10.9.tensor()

创建一个张量, 注意张量的值一经创建不可改变



```
import * as tf from '@tensorflow/tfjs';
const t = tf.tensor(values, shape, dtype);
/*
values 张量的值
shape 张量的形状 (可选)
dtype 数据类型 (可选) 'float32' | 'int32' | 'bool' | 'complex64' | 'string'
*/
```

### 10.9.1.dataSync()

同步数据，此时阻塞线程直到同步完成

```
const new_t = t.dataSync();
```

### 10.9.2.expandDims()

增加张量的维度

```
t.expandDims(axis); // 维度 (可选)
```

### 10.9.3.toFloat()

将张量的数据类型转换为float32

```
t.toFloat();
```

## 10.10.tensor1d()

创建一个一维张量 (tf.tensor()可替代)

```
import * as tf from '@tensorflow/tfjs';
const t = tf.tensor1d(values, dtype);
/*
values 张量的值
dtype 数据类型 (可选) 'float32' | 'int32' | 'bool' | 'complex64' | 'string'
*/
```

## 10.11.tensor2d()

创建一个二维张量 (tf.tensor()可替代)

```
import * as tf from '@tensorflow/tfjs';
const t = tf.tensor2d(values, dtype);
/*
values 张量的值
dtype 数据类型 (可选) 'float32' | 'int32' | 'bool' | 'complex64' | 'string'
*/
```

## 10.12.tidy()

执行传入的函数后，自动清除除返回值以外的系统分配的所有的中间张量，防止内存泄露

```
import * as tf from '@tensorflow/tfjs';
const result = tf.tidy(fn); // 传入一个箭头函数
```

## 10.13.train

### 10.13.1adam()

Adam优化器

```
import * as tf from '@tensorflow/tfjs';
optimizer = tf.train.adam(learningRate); // 学习率
```

## 10.14.variable()

创建一个变量

```
import * as tf from '@tensorflow/tfjs';
const v = tf.variable(initialValue, trainable, name, dtype);
/*
initialValue 初始值，必须是一个tf.Tensor
trainable 可训练的 (可选) 'bool'
name 名称 (可选)
dtype 数据类型 (可选) 'float32' | 'int32' | 'bool' | 'complex64' | 'string'
*/
```

### 10.14.1.assign()

给变量赋予新值

```
v.assign(newValue); // newValue 新值，必须是一个tf.Tensor
```

### 10.14.2.print()

输出变量的值在控制台

```
v.print();
```

## 10.15.zeros()

创建一个元素值全为零的张量

```
import * as tf from '@tensorflow/tfjs';
const t = tf.zeros(shape, dtype);
/*
shape 张量的形状
dtype 数据类型 (可选) 'float32' | 'int32' | 'bool' | 'complex64' | 'string'
*/
```

# 11.matplotlib

## 11.1.axes

### 11.1.1.annotate()

使用文本“text”注释点“xy”

```
ax.annotate(text, # 注释的文本内容
            xy, # 被注释点的坐标
            xytext, # 注释文本的坐标
            xycoords, # 被注释点放置参考的坐标轴位置
            textcoords, # 注释文本放置参考的坐标轴位置, 默认与xycoords相同
            arrowprops, # 绘制位置xy和xytext之间箭头的样式
            size, # xy文本字号
            verticalalignment, # xy垂直对齐方式
            horizontalalignment, # xy水平对齐方式
            bbox) # 在文本周围绘制框
```

### 11.1.2.set\_xticks()

设置X轴的刻度

```
ax.set_xticks(ticks) # 列表 x轴刻度位置列表
```

### 11.1.3.set\_yticks()

设置Y轴的刻度

```
ax.set_yticks(ticks)# 列表 y轴刻度位置列表
```

## 11.1.4.spines

设置figure的坐标轴

```
ax.spines['left']# 可选的有 'right' 'top' 'bottom'
```

### 11.1.4.1.set\_color()

设置坐标轴的颜色

```
ax.spines['left'].set_color(color)# 颜色
```

## 11.1.5.text()

在指定位置添加文本

```
ax.text(x,# 标量 放置的x坐标
        y,# 标量 放置的y坐标
        s,# 放置的文本
        fontdict)# 字典, 放置文本的字号, 默认值由rc参数确定
```

## 11.2.pyplot

### 11.2.1.barh()

绘制水平的条形图

```
import matplotlib.pyplot as plt
plt.barh(y,# y轴名称
         width,# x轴名称
         height)# 线条的宽度
```

### 11.2.2.figure()

生成一个画布

```
import matplotlib.pyplot as plt
plt.figure(figsize)# 画布宽和高组成的元组
```

### 11.2.3.imread()

读入图像

```
import matplotlib.pyplot as plt
img = plt.imread(fname)# 图片的路径
```

## 11.2.4.imshow()

在画布上显示

```
import matplotlib.pyplot as plt
plt.imshow(X)# 要显示的图片
```

## 11.2.5.plot()

绘制函数

```
import matplotlib.pyplot as plt
plt.plot(x,# 自变量的值
         y)# 因变量的值
```

## 11.2.6.rcParams

pyplot使用的rc配置文件

```
import matplotlib.pyplot as plt
plt.rcParams["font.family"] = 'Arial Unicode MS'# 改变字体
```

## 11.2.7.scatter()

绘制散点图

```
import matplotlib.pyplot as plt
plt.scatter(x,# x轴数据
            y)# y轴数据
```

## 11.2.8.show()

显示图像

```
import matplotlib.pyplot as plt
plt.show()
```

## 11.2.9.subplots()

创建一个图和一组子图，返回一个figure对象和axes对象（数组）

```
import matplotlib.pyplot as plt
fig, ax = plt.subplots()
```

## 11.2.10.subplots\_adjust()

调整子图布局

```
import matplotlib.pyplot as plt
plt.subplots_adjust(left,# 左侧
                    bottom,# 底部
                    right,# 右侧
                    top,# 顶部
                    wspace,# 子图之间的宽度
                    hspace)# 子图之间的高度
```

# 12.numpy

## 12.1.argmax()

返回最大值的索引

```
import numpy as np
a = [1, 2, 3]
max = np.argmax(a)# 输入可以是lists, tuples, ndarrays
```

## 12.2.asarray()

将输入转化为ndarray

```
import numpy as np
a = [[1, 2, 3]]
a = np.asarray(a,# 输入可以是lists, tuples, ndarrays
               dtype)# 数据类型, 可选
```

## 12.3.astype()

强制转换成新的数据类型

```
import numpy as np
a = [1.0, 2.0]
new_a = a.astype(dtype)# 数据类型
```

## 12.4.expand\_dims()

增加ndarray的维度

```
import numpy as np
a = [[1, 2], [3, 4]]
a = np.expand_dims(a, # 输入可以是lists, tuples, ndarrays
                    axis)# 维度
```

## 12.5.linalg

---

### 12.5.1.norm()

计算矩阵或者向量范数

```
import numpy as np
x = [[1, 2], [3, 4]]
norm = np.linalg.norm(x, # 输入矩阵或向量，维数必须是1-D或2-D
                      ord)# 范数选项，默认None，计算2范数
```

## 12.6.linspace()

---

生成一个等差数列

```
import numpy as np
a = np.linspace(start, # 序列的起始值
                stop, # 序列的结束值
                num)# 生成样本数，默认50
```

## 12.7.load()

---

从npy或者npz文件中加载数组

```
import numpy as np
np.load(file, # 文件路径
        allow_pickle, # 使用pickle, 默认False
        encoding)# 编码格式，默认ASCII
```

## 12.8.log2()

---

求log以2为的底数的值

```
import numpy as np
value = np.log2(x)
```

## 12.9.mat()

---

---

从列表或者数组生成一个矩阵对象

```
import numpy as np
a = [[1, 2, 3]]
a = np.mat(a)
```

## 12.10.matmul()

---

矩阵乘法

```
import numpy as np
a1 = [[1, 2, 3]]
a2 = [[1], [2], [3]]
a = np.matmul(a1, a2)
```

## 12.11.mean()

---

按照指定的维度计算算术平均值

```
import numpy as np
np.mean(a, # 待计算均值的列表、矩阵
        axis)# 维度
```

计算成立条件的百分比

```
import numpy as np
a = np.asarray([1, 2, 3])
b = np.asarray([1, 2, 4])
result = np.mean(a == b)
```

## 12.12.transpose()

---

对矩阵进行转置

```
import numpy as np
a = [[1, 2], [3, 4]]
a_t = np.transpose(a)
```

## 12.13.random

---

### 12.13.1.normal()

生成一个正态分布的数组



```
import numpy as np
a = np.random.normal(size=[2,3])# 形状
```

## 12.14.reshape()

在不改变数据内容的情况下，改变数据形状

```
import numpy as np
a = [1, 2, 3, 4]
a = np.asarray(a)
a.reshape((2, 2))# 将a转换成2行2列的二维数组
b = [[1, 2], [3, 4]]
b = np.asarray(b)
b = b.reshape((-1, 2, 1))# 第一个为-1，将按照后面的输入增加一个维度
```

## 12.15.sort()

按照升序进行排序

```
import numpy as np
a = [2, 3, 7, 8, 1]
new_a = np.sort(a)
```

## 12.16.split()

将张量按某个维度拆分成多个张量

```
import numpy as np
tensor = np.asarray([[1, 2, 5, 6], [3, 4, 7, 8]])
tensor_list = np.split(ary=tensor,# 需要拆分的张量
                        indices_or_sections=2,# 要拆分的数量
                        axis=1)# axis按某个维度拆分
```

## 12.17.std()

按照给定的维度求标准差

```
import numpy as np
a = [1, 2, 3]
std = np.std(a)# 待计算均值的列表、矩阵
```

## 12.18.sum()

按照给定的维度求和

```
import numpy as np
a = [1, 2, 3]
sum = np.sum(a, # 待计算均值的列表、矩阵
             axis)# 维度
```

## 12.19.zeros()

生成一个全0数组

```
import numpy as np
a = np.zeros(shape=[2, 3])# 形状
print(a)
```

# 13.pandas

## 13.1.DataFrame()

将其他数据格式转换为DataFrame

```
import pandas as pd
df = {'index': [0, 1, 2], 'value': [1, 2, 3]}
df = pd.DataFrame(df,
                  index, # 指定索引的列表
                  columns)# 指定行的列表
```

### 13.1.1.astype()

转换DataFrame到指定类型

```
df['value'] = df['value'].astype(dtype)# 转换后的数据类型
```

### 13.1.2.drop()

从行或列删除指定的标签

```
df.drop(labels, # 要删除的列标签或者行号
        axis)# 0或'index' 1或'columns'
```

### 13.1.3.iloc

基于整数的行索引（下标）取数据

```
df.iloc[0]# 取出第0行的数据
```

## 13.1.4.loc

基于标签取数据（没有名称时，和iloc一样按照索引）

```
df.loc[0]# 取出第0行的数据
```

## 13.1.5.replace()

新值替换旧值

```
df.replace(to_replace,# 旧值
           value,# 新值
           inplace)# 布尔值，默认False，修改源文件
df.replace(dict)# 可以是字典的键为旧值，值为新值，进行替换
```

## 13.1.6.reset\_index()

重置DataFrame的索引为从0递增的整数索引

```
import pandas as pd
df = pd.DataFrame([(0, 1), (1, 2), (2, 3)], index=[1, 3, 5])
df.reset_index(drop,# 布尔值，默认False，是否保留原索引到数据列
              inplace)# 布尔值，默认False，是否修改源文件
```

## 13.1.7.shape

返回DataFrame维数的元组

```
shape = df.shape
```

## 13.2.group\_by()

按照给定的值进行分组

```
import pandas as pd
df = pd.DataFrame([('a', 1), ('b', 1), ('c', 3), ('a', 1), ('b', 1)], columns=
['c1', 'c2'])
df1 = pd.DataFrame(df.groupby('c2'))
```

## 13.3.read\_csv()

读取csv文件，返回一个DataFrame对象

```
import pandas as pd
df = pd.read_csv(filepath_or_buffer, # 文件或者缓冲区路径
                 header, # 列名, 默认是0, 否则是None
                 index_col) # 指定索引列, 默认是None
```

## 13.4.Series()

---

将其他数据格式转换为Series

```
import pandas as pd
sr = pd.Series([1, 2, 3])
```

### 13.4.1.tolist()

返回Series值的列表

```
sr.tolist()
# 或
pd.Series.tolist(sr)
```

### 13.4.2.values()

将DataFrame的值转换为ndarray

```
import pandas as pd
df = {'index': [0, 1, 2], 'value': [1, 2, 3]}
df = pd.DataFrame(df)
array = df['index'].values
```

## 13.5.to\_csv()

---

将DataFrame生成csv文件

```
import pandas as pd
df.to_csv(path_or_buf, # 保存的文件和路径
          header, # 列名, 默认是True
          index, # 索引, 默认是True
          encoding) # 编码方式, 默认是'utf-8'
```

## 13.6.unique()

---

去除重复元素（不进行排序）

```
import pandas as pd
pd.unique(values)# 一维array-like
```

## 13.7.value\_counts()

---

计算非空值出现的次数

```
import pandas as pd
pd.value_counts(values)# 1维array-like
```

## 14.pydot

---

### 14.1.graph\_from\_dot\_data()

---

从dot字符串中加载图像

```
import pydot
graph = pydot.graph_from_dot_data(s)# dot字符串, 返回一个list
```

### 14.2.graph\_from\_dot\_file()

---

从dot文件中加载图像

```
import pydot
graph = pydot.graph_from_dot_data(path)# dot文件路径, 返回一个list
```

## 14.3.Dot

---

### 14.3.1.write\_png()

生成png图像

```
graph.write_png(path)# png图像的路径
```