Ciencia de Datos en Spark

con sparklyr Guía Rápida



Cadena de herramientas en Ciencia de Datos con Spark + sparklyr

Getting started

Importar

- Exportar en R DataFrame
- Leer un fichero
- Leer una tabla Hive

Ordenar

- verbos dplyr
- Acceso Spark SQL (DBI)
- Función SDF (Scala API)

Manipular

Visualizar

Transformar Función

Incluir datos en Transformar R para traficar

Modelizar

- Spark MLib
- Extensión H2O

nodo frontera

3. Abrir una conexión:

Spark path1)

Comunicar

- Incluir datos en R
- Compartir gráficos, documentos v apps

library(sparklyr); library(dplyr); library(ggplot2); library(tidyr); InstalaSpark en local set.seed(100)

spark_install("2.0.1")

Conectar a versión local

sc <- spark connect(master = "local")</pre>

import_iris <- copy_to(sc, iris, "spark_iris",</pre> overwrite = TRUE)

Usando sparklyr

Un ejemplo breve de análisis de datos

utilizando Apache Spark, R y sparklyr en local

Copia datos memoria de Spark

partition_iris <- sdf_partition(</pre> import_iris,training=0.5, testing=0.5)

Partición data

sdf_register(partition_iris, c("spark_iris_training","spark_iris_test"))

Crea metados Hive para cada partición

tidy_iris <- tbl(sc,"spark_iris_training") %>% select(Species, Petal_Length, Petal_Width)

> Modelo árbol de decisión

model iris <- tidy iris %>% ml decision tree(response="Species", features=c("Petal_Length","Petal_Width"))

test_iris <- tbl(sc,"spark_iris_test")</pre>

Crea tabla Sparl

pipes

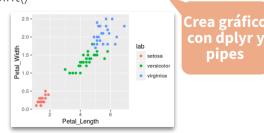
pred iris <- sdf predict(</pre> model_iris, test_iris) %>% collect

Trae datos de uelta a memori de R para crear gráfico

pred_iris %>%

inner join(data.frame(prediction=0:2,

lab=model_iris\$model.parameters\$labels)) %>% ggplot(aes(Petal_Length, Petal_Width, col=lab)) + geom_point()



spark_disconnect(sc)

Desconexión

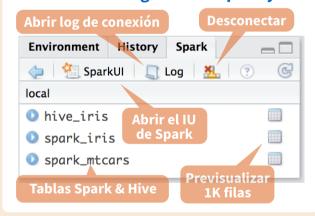
Intro

sparklyr es un interfaz de R a Apache Spark™, proporciona una integración con **dplyr** y la opción de lanzar búsquedas directamente

usando sentencias Spark SQL. Con sparklyr, se puede orquestar aprendizaje automático de forma distribuida usando tanto Spark's MLlib como **H2O** Sparkling Water.

Empezando en la versión 1.044, RStudio Desktop, Server v Pro incluyen un soporte integrado al paquete sparklyr. Se pueden crear y gestionar conexiones a clusters Spark e instancias de Spark locales desde el IDE.

RStudio integrado con sparklyr



Modo Local Configuración fácil; no requiere cluster

- 1. Instalar en local una versión de Spark: spark_install ("2.0.1")
- 2. Abrir una conexión:
 - sc <- spark connect (master = "local")</pre>

En un cluster de Mesos

- 1. Instalar RStudio Server o Pro en uno de los nodos existentes
- 2. Localizar el path al directorio del cluster Spark
- 3. Abrir una conexión:

spark_connect(master="[mesos URL]", version = "1.6.2", spark_home = [Cluster's Spark path])

Usando Livy (Experimental)

- 1. La aplicación Livy REST debe de estar corriendo en el cluster
- 2. Conectar al cluster:

sc <- spark_connect(master = "http://host:port",</pre> method = "livy")

En un cluster solo de Spark

En un cluster YARN

1. Instalar RStudio Server or RStudio Pro en uno

2. Localizar el path al directorio Home de Spark

spark_connect(master="yarn-client",

en el cluster, normalmente es "/usr/lib/spark"

version = "1.6.2", spark_home = [Cluster's

de los nodos existentes, preferiblemente en un

- 1. Instalar RStudio Server o RStudio Pro en uno de los nodos existentes o un servido en la misma LAN
- 2. Instalar en local una versión de Spark: spark_install (version = "2.0.1")
- **3.** Abrir una conexión:

Ajustando Spark

spark connect(master="spark:// host:port", version = "2.0.1", spark home = spark home dir())

Despliegue del Cluster

Opciones para el despliegue del Cluster

Cluster Gestionados Cluster Único Nodo Worker Cluster **Nodo Worker** Gestionado **Nodo Driver Nodo Driver** R **YARN** Spark Mesos SOOK.

Configuración Ejemplo

config <- spark_config()</pre> config\$spark.executor.cores <- 2 config\$spark.executor.memory <- "4G" sc <- spark_connect (master = "yarnclient", **config = config**, version = "2.0.1")

Parámetros Importantes de Ajuste

- con valores por defecto • spark.yarn.am.cores
- spark.yarn.am.memory 512m

Parámetros Importantes de

Ajuste con valores por defecto continuación

- spark.executor.heartbeatInterval 10s
- spark.network.timeout 120s
- spark.executor.memory 1g
- spark.executor.cores 1
- spark.executor.extraJavaOptions
- spark.executor.instances
- sparklyr.shell.executor-memory
- sparklyr.shell.driver-memory

Importar

Copiar un DataFrame en Spark

sdf_copy_to(sc, iris, "spark_iris")

sdf_copy_to(sc, x, name, memory, repartition,
overwrite)

Importar en Spark desde fichero

Argumentos que aplican a todas las funciones: sc, name, path, options = list(), repartition = 0, memory = TRUE, overwrite = TRUE

JSON spark_read_json()

PARQUET spark_read_parquet()

Comandos Spark SQL

DBI::dbWriteTable(
sc, "spark_iris", iris)

DBI::dbWriteTable(conn, name, value)

Desde una table en Hive

my_var <- tbl_cache(sc,
name= "hive iris")</pre>

tbl_cache(sc, name, force = TRUE)

Carga la tabla en memoria

my_var <- dplyr::tbl(sc,
name= "hive_iris")</pre>

dplyr::**tbl(**scr, ...)

Crea una referencia a la tabla sin cargarla en memoria

Manipular

Spark SQL usand dplyr

Traduce a sentencias Spark SQL

my_table <- my_var %>%
filter(Species=="setosa") %>%
sample_n(10)

Comandos Directos Spark SQL

my_table <- DBI::dbGetQuery(sc , "SELECT *
FROM iris LIMIT 10")</pre>

DBI::dbGetQuery(conn, statement)

API de Scala via funciones SDF

sdf mutate(.data)

Funciona como la función mutate de dplyr sdf_partition(x, ..., weights = NULL, seed = sample (.Machine\$integer.max, 1))

sdf_partition(x, training = 0.5, test = 0.5)

sdf_register(x, name = NULL)

Proporciona a un Spark Data Frame un table name

sdf_sample(x, fraction = 1, replacement =
TRUE, seed = NULL)

sdf_sort(x, columns)

Ordena por >=1 columnas en orden ascendente

sdf_with_unique_id(x, id = "id")

Añade IDs únicos a una columna sdf_predict(object, newdata)

Spark DataFrame con valores predichos

Transformadores ML

ft_binarizer(my_table,input.col="Petal_L ength", output.col="petal_large", threshold=1.2)

Argumentos que aplican a todas las funciones:

x, input.col = NULL, output.col = NULL

ft_binarizer(threshold = 0.5)

Asigna valores basados en un umbral

ft bucketizer(splits)

Columna numérica a columna discreta ft_discrete_cosine_transform(inverse = FALSE)

Dominio tiempo a dominio frecuencia

ft_elementwise_product(scaling.col)
Producto de 2 columnas elemento a
elemento

ft_index_to_string()

Etiquetas de índices de vuelta a etiquetas como cadenas

ft_one_hot_encoder()

Vectores continuos a binarios

ft_quantile_discretizer(n.buckets = 5L)

Valores continuos a valores discretos categóricos

ft_sql_transformer(sql)

ft_string_indexer(params = NULL)

Columnas de etiquetas a columna de índices de etiquetas.

ft_vector_assembler()

Combina vectores a un vector de una sola fila

Visualizar & Comunicar

Descargar datos en memoria de R

r_table <- collect(my_table)
plot(Petal Width~Petal Length, data=r table)

dplyr::collect(x)

Descarga un Spark DataFrame a un R DataFrame

sdf_read_column(x, column)

Devuelve el contenido de una sola columna a R

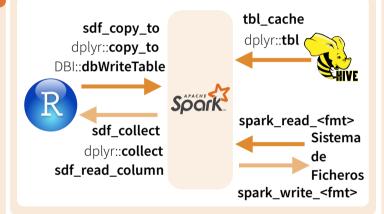
Salvar desde Spark al Sistema de Ficheros

Argumentos que aplican a todas las funciones: x, path

JSON spark_read_json(mode = NULL)

PARQUET spark_read_parquet(mode = NULL)

Lectura & Escritura desde Apache Spark



Extensiones

Crear un paquete de R que llame de forma completa al API de Spark & proporcione un interfaz a paquetes Spark

Tipos Core

spark_connection() Conexión entre R y el proceso shell de Spark

spark_jobj() Instancia de un objeto remoto de Spark

spark_dataframe() Instancia un objeto remoto Spark DataFrame

Llamada a Spark desde R

invoke() Llamada a un método en un objeto Java invoke_new() Crea un nuevo objeto invocando a un constructor

invoke_static() Llamada a un método estático en un objeto

Extensiones Aprendizaje Automático

ml_create_dummy_variables() ml_options()
ml_prepare_dataframe() ml_model()
ml_prepare_response_features_intercept()

Modelizar (MLlib)

ml_decision_tree(my_table, response="Species", features=
c("Petal Length", "Petal Width"))

ml_als_factorization(x, rating.column = "rating", user.column =
 "user", item.column = "item", rank = 10L, regularization.parameter =
 0.1, iter.max = 10L, ml.options = ml_options())

ml_generalized_linear_regression(x, response, features, intercept = TRUE, family = gaussian(link = "identity"), iter.max =

100L, ml.options = ml options())

ml_kmeans(x, centers, iter.max = 100, features = dplyr::tbl_vars(x),
 compute.cost = TRUE, tolerance = 1e-04, ml.options = ml_options())

ml_lda(x, features = dplyr::tbl_vars(x), k = length(features), alpha = (50/k) + 1, beta = 0.1 + 1, ml.options = ml_options())

ml_linear_regression(x, response, features, intercept = TRUE, alpha = 0, lambda = 0, iter.max = 100L, ml.options = ml_options())

Same options for: ml_logistic_regression

ml_multilayer_perceptron(x, response, features, layers, iter.max
= 100, seed = sample(.Machine\$integer.max, 1), ml.options =
ml_options())

ml_naive_bayes(x, response, features, lambda = 0, ml.options =
 ml_options())

ml_one_vs_rest(x, classifier, response, features, ml.options =
 ml_options())

ml_pca(x, features = dplyr::tbl_vars(x), ml.options = ml_options())

ml_random_forest(x, response, features, max.bins = 32L,
 max.depth = 5L, num.trees = 20L, type = c("auto", "regression",
 "classification"), ml.options = ml_options())

ml_survival_regression(x, response, features, intercept =
 TRUE,censor = "censor", iter.max = 100L, ml.options =
 ml_options())

ml_binary_classification_eval(predicted_tbl_spark, label,
 score, metric = "areaUnderROC")

ml_classification_eval(predicted_tbl_spark, label, predicted_lbl,
 metric = "f1")

ml_tree_feature_importance(sc, model)

