

Bài Thực hành số 5

Tên môn học: **Dữ liệu lớn** 

## I. Tóm tắt bài thực hành

## 1. Yêu cầu lý thuyết

Sinh viên đã được trang bị kiến thức:

- O Cấu trúc hệ thống phân tán và framework lập trình Apache Spark
- o Đối tượng RDD (Resilient Distributed Dataset) trong Apache Spark
- Lập trình Python với Apache Spark thông qua PySpark
- Các thuật toán máy học

...

### 2. Nội dung

- ❖ Ôn tập lại những kiến thức cần thiết
- ❖ Làm quen với thư viện các thuật toán máy học MLLib

### 3. Kết quả cần đạt

✓ Sử dụng được thư viện Spark MLLib để áp dụng các thuật toán máy học trên dữ liêu lớn.

### II. Ôn tập lại những kiến thức đã học

Sinh viên tham khảo tài liệu ở buổi học trước về việc sử dụng PySpark để lập trình trong Apache Spark, đối tượng RDD.

Sinh viên tham khảo tài liệu ở các môn học trước, tài liệu trên lớp lý thuyết cũng như trên internet để hiểu rõ về các thuật toán máy học.

#### III. Yêu cầu bài làm sinh viên

Nội dung thực hành buổi 05 được thực hiện theo từng cá nhân. Sinh viên upload một tập tin **MSSV>.doc** hoặc **MSSV>.doc**x, nội dung trả lời các bài tập bên dưới.

Lưu ý: Bài nộp không theo đúng quy định này sẽ không được tính.

# IV. Làm quen với thư viện các thuật toán máy học (Machine Learning Library – MLLib)

Sử dụng tập tin data\_geo.csv được cung cấp sẵn để thực hiện bài tập sau.

# Bài tập 1: Thao tác với dữ liệu đầu vào

✓ Sử dụng biến SparkSession để đọc dữ liệu đầu vào từ tập tin csv.

```
data = spark.read.format("csv")\
    .option("header", "true")\
    .option("inferSchema", "true")\
    .load("đường dẫn đến tập tin csv")
data.cache()
data.count()
```

## ✓ Hiển thị thông tin dữ liệu

display(data)

Nguyễn Hồ Duy Tri Trang 1

```
data.printSchema()
  #Loại bỏ các dòng có giá trị trống
  data = data.dropna()
  data.count()
  #Tạo View để truy vấn hiển thị dữ liệu
  data.createOrReplaceTempView("data_geo")
  df1 = spark.sql("select City, `State Code`, `2014
Population estimate`/1000 as `2014 Pop estimate`, `2015
  median sales price` from data geo")
  display(df1)
✓ Tiền xử lý dữ liêu
  from pyspark.mllib.regression import LabeledPoint
  data = data.select("2014 Population estimate", "2015
  median sales price") \
    .map(lambda r: LabeledPoint(r[1], [r[0]]))\
    .toDF()
  display (data)
✓ Trưc quan hóa dữ liêu
  import numpy as np
  import matplotlib.pyplot as plt
  x = data.map(lambda p: (p.features[0])).collect()
  y = data.map(lambda p: (p.label)).collect()
  from pandas import *
  from ggplot import *
  pydf = DataFrame({'pop':x,'price':y})
  p = ggplot(pydf, aes('pop', 'price')) +
      geom point(color='blue')
  display(p)
Bài tập 2: Sử dụng mô hình hồi quy tuyến tính để dự báo kết quả giá bán
✓ Thêm lớp LinearRegression từ thư viên máy học
  from pyspark.ml.regression import LinearRegression
✓ Tạo biển LinearRegression để sử dụng
  lr = LinearRegression()
✓ Tạo ra hai mô hình tương ứng với hai tham số
  modelA = lr.fit(data, {lr.regParam:0.0})
  modelB = lr.fit(data, {lr.regParam:100.0})

✓ Hiện thị thông tin của hai mô hình

  print(">>>> ModelA intercept: {}, coefficient:
  {}".format(modelA.intercept, modelA.coefficients[0]))
  print(">>>> ModelB intercept: {}, coefficient:
  {}".format(modelB.intercept, modelB.coefficients[0]))
✓ Hiện thi thông tin của hai mô hình
  predictionsA = modelA.transform(data)
  display(predictionsA)
  predictionsB = modelB.transform(data)
  display(predictionsB)
```

Nguyễn Hồ Duy Tri Trang 2

### Bài tập 3: Đánh giá mô hình dự đoán

- ✓ Thêm lớp RegressionEvaluator từ thư viện máy học from pyspark.ml.evaluation import RegressionEvaluator
- ✓ Sử dụng phương pháp tính Root Mean Squared Error để đánh giá kết quả mô hình

```
evaluator = RegressionEvaluator(metricName="rmse")
RMSEA = evaluator.evaluate(predictionsA)
print("ModelA: Root Mean Squared Error = " + str(RMSEA))
RMSEB = evaluator.evaluate(predictionsB)
print("ModelB: Root Mean Squared Error = " + str(RMSEB))
```

### Bài tập 4: Trực quan hóa kết quả

✓ Thêm vào các thư viện hỗ trợ

```
import numpy as np
from pandas import *
from ggplot import *
```

✓ Lấy ra các thông tin cần thiết

```
pop = data.map(lambda p: (p.features[0])).collect()
price = data.map(lambda p: (p.label)).collect()
predA = predictionsA.select("prediction").map(lambda r:
r[0]).collect()
predB = predictionsB.select("prediction").map(lambda r:
r[0]).collect()
```

✓ Hiển thị trực quan kết quả

```
pydf = DataFrame({'pop':pop,'price':price,'predA':predA,
    'predB':predB})
pydf

p = ggplot(pydf, aes('pop','price')) +
geom_point(color='blue') +
geom_line(pydf, aes('pop','predA'), color='red') +
geom_line(pydf, aes('pop','predB'), color='green') +
scale_x_log10() + scale_y_log10()
display(p)
```

~ HÉT ~

Nguyễn Hồ Duy Tri

Trang 3