

大数据分析

实验报告之一

(2019 年度春季学期)

姓	名_	朱明彦
学	号_	1160300314
学	院 _	计算机学院
教	师 _	杨东华、王金宝

计算机科学与技术学院

目录

第	1 章	实验目的	3
第	2 章	实验环境	3
第	3 章	实验过程及结果	3
	3.1	数据抽样	3
	3.2	数据过滤	4
	3.3	数据标准化和归一化	4
	3.4	数据清洗	6
第	4 章	实验心得	7

实验一 数据预处理

第1章 实验目的

掌握数据预处理的步骤和方法,包括数据抽样、数据过滤、数据标准化和归一化、数据清洗。理解数据预处理在各个步骤在大数据环境下的实现方式。

第2章 实验环境

- Ubuntu 16.04.5
- Hadoop 2.7.7 伪分布配置
- Spark 2.4.0

第3章 实验过程及结果

3.1 数据抽样

输入 数据样式如下, 共 4783614 条数据, 分层抽样比例 1%

144552912 | 9.349849 | 56.740876 | 17.052772 | 2011/06/27 | 18.5C | 83.91 | 38267 | 1974-06-08 | Switzerland | programmer | 5042 | 144552912 | 9.350188 | 56.740679 | 17.614840 | 2016-10-08 | 37.8 | 78.80 | 1205 | 1991-04-14 | Italy | teacher | 1705 | 144552912 | 9.350549 | 56.740544 | 18.083536 | 2010/05/19 | 14.0C | 80.73 | 28343 | May | 25,1989 | Luxembourg | farmer | 3208 | 144552912 | 9.350806 | 56.740485 | 18.279465 | 2014/10/19 | 2.6C | 80.52 | 36251 | August | 25,1992 | Belgium | programmer | 2565 | 144552912 | 9.351053 | 56.740486 | 18.422974 | 2017/12/10 | 1.2C | 77.90 | 27133 | 1992/03/25 | Belgium | doctor | 2455 | 144552912 | 9.351475 | 56.740502 | 19.124889 | 2018-12-01 | 26.2 | 82.83 | 25448 | July | 21,1997 | France | Manager | 2943 | 144552912 | 9.352127 | 56.740558 | 19.590593 | April | 18,2010 | 38.2 | 82.93 | 34087 | 1991/01/23 | Germany | Manager | 2984 | 144552912 | 9.352420 | 56.740597 | 19.621764 | 2016-01-09 | -0.8C | 83.51 | 18577 | April | 21,1980 | Denmark | programmer | 3951 | 144552912 | 9.352584 | 56.740629 | 19.659931 | 2014-12-15 | 29.2 | 79.92 | 25939 | 1972/11/28 | Holland | farmer | 2208 | 144552912 | 9.352726 | 56.740663 | 19.490670 | 2013/11/05 | -8.1C | 77.75 | 15206 | 1987-12-22 | Italy | accountant | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 | 1788 |

输出 数据样式未变,如上面所示;抽样后的结果共有47737条数据。

抽样方法 首先统计用于分层变量的 user_carrer 所有可能的取值,并将所有的职业对应的分层比均置为 1%,利用分层抽样的思想即可抽得上述样本,具体如下代码所示。

```
def parse(x):
    return x.split("|")

origin_record = sc.textFile("hdfs://.../input/large_data.txt").map(parse)
sample_record = origin_record.map(lambda x: (x[10], x))\
```

大数据分析实验报告 实验一

```
sampleByKey(False, dic, seed=seed).map(lambda x: x[1])
sample_record.map(lambda x: "|".join(x)).coalesce(1).saveAsTextFile("D_Sample")
```

3.2 数据过滤

输入 有两个部分, 其一为抽样结果 D_Sample, 共 47737 条数据; 其二为原始数据即 D, 共 4783614 条数据。

输出 过滤筛选掉 longitude 不在 [8.1461259,11.1993265],latitude 不在 [56.5824856,57.750511] 以及 rating 在前 1% 和后 1% 的无效数据,得到的结果共 4689245 条数据,即 D_Filtered。

过滤方法 将抽样数据 D_Sample 按照 rating 进行排序,并提取前 1% 以及后 1% 对应的临界值,将提取后的临界值与经纬度坐标的范围同时作为过滤条件,对原始数据 D 进行过滤即可,具体见代码。

```
def filter func(x):
       lng = float(x[1])
2
       lat = float(x[2])
       ans1 = longitude[0] <= lng <= longitude[1]</pre>
       ans2 = latitude[0] <= lat <= latitude[1]</pre>
       ans3 = x[6] == '?' or (limit[0] <= float(x[6]) <= limit[1])
       return ans1 and ans2 and ans3
   filtered_record_temp = sample_record.sortBy(lambda x: x[6]).collect()
   length = len(filtered_record_temp)
10
   outliers = length // 100
   limit = float(filtered_record_temp[outliers][6]),
12
               float(filtered_record_temp[-outliers][6])
13
   filtered_record = origin_record.filter(filter_func)
   filtered_record.map(lambda x: "|".join(x)).coalesce(1).saveAsTextFile("D_filtered")
```

3.3 数据标准化和归一化

输入 经过过滤后的数据 D_Filtered, 数据格式如下

144552912|9.349849|56.740876|17.052772|2011/06/27|18.5°C|83.91|38267|1974-06-08|Switzerland|programmer|5042
144552912|9.350188|56.740679|17.614840|2016-10-08|37.8|78.80|1205|1991-04-14|Italy|teacher|1705
144552912|9.350549|56.740544|18.083536|2010/05/19|14.0°C|80.73|28343|May 25,1989|Luxembourg|farmer|3208
144552912|9.350806|56.740485|18.279465|2014/10/19|2.6°C|80.52|36251|August 25,1992|Belgium|programmer|2565

144552912|9.351053|56.740486|18.422974|2017/12/10|1.2°C|77.90|27133|1992/03/25|Belgium|doctor|2455
144552912|9.351475|56.740502|19.124889|2018-12-01|26.2 |82.83|25448|July 21,1997|France|Manager|2943
144552912|9.352127|56.740558|19.590593|April 18,2010|38.2 |82.93|34087|1991/01/23|Germany|Manager|2984
144552912|9.352420|56.740597|19.621764|2016-01-09|-0.8°C|83.51|18577|April 21,1980|Denmark|programmer|3951
144552912|9.352584|56.740629|19.659931|2014-12-15|29.2 |79.92|25939|1972/11/28|Holland|farmer|2208
144552912|9.352726|56.740663|19.490670|2013/11/05|-8.1°C|77.75|15206|1987-12-22|Italy|accountant|1788

输出 将数据中温度的单位统一为 °C, 并且统一所有日期的格式为 YYYY-MM-DD, 将 rating 数据归一化, 最终结果数据格式如下

 $144552912|9.350188|56.740679|17.614840|2016-10-08|20.0°C|0.53|1205|1991-04-14|Italy|teacher|1705\\144552912|9.350188|56.740679|17.614840|2016-10-08|20.0°C|0.53|1205|1991-04-14|Italy|teacher|1705\\144552912|9.350549|56.740544|18.083536|2010-05-19|14.0°C|0.58|28343|1989-05-25|Luxembourg|farmer|3208\\144552912|9.350806|56.740485|18.279465|2014-10-19|2.6°C|0.57|36251|1992-08-25|Belgium|programmer|2565\\144552912|9.351053|56.740486|18.422974|2017-12-10|1.2°C|0.50|27133|1992-03-25|Belgium|doctor|2455\\144552912|9.351475|56.740502|19.124889|2018-12-01|8.4°C|0.64|25448|1997-07-21|France|Manager|2943\\144552912|9.352127|56.740558|19.590593|2010-04-18|20.4°C|0.64|34087|1991-01-23|Germany|Manager|2984\\144552912|9.352420|56.740597|19.621764|2016-01-09|-0.8°C|0.66|18577|1980-04-21|Denmark|programmer|3951\\144552912|9.352584|56.740629|19.659931|2014-12-15|11.4°C|0.56|25939|1972-11-28|Holland|farmer|2208\\144552912|9.352726|56.740663|19.490670|2013-11-05|-8.1°C|0.50|15206|1987-12-22|Italy|accountant|1788$

数据标准化和归一化方法 简单利用规则进行 Map 即可,注意华氏度和摄氏度的转化方法以及 日期的不同格式,具体见代码如下,其中第 29 行判断的是华氏度符号是否存在,此处显示有误。

```
def time_temp_parse(x):
       standard_time_format = "%Y-%m-%d"
       unstandard format = "%Y/%m/%d"
       unstandard_format_2 = "%B %d,%Y"
4
       review_date = x[4]
       temperature = x[5]
       review_date_time = None
       if '/' in review_date:
           review_date_time = datetime.strptime(review_date, unstandard_format)
10
           review_date = review_date_time.strftime(standard_time_format)
11
       elif ',' in review_date:
12
           review_date_time = datetime.strptime(review_date, unstandard_format_2)
13
           review date = review date time.strftime(standard time format)
14
       x[4] = review_date
15
16
       user_birthday = x[8]
17
```

```
user_birthday_time = None
18
       if '/' in user_birthday:
19
            user_birthday_time = datetime.strptime(
20
                user_birthday, unstandard_format)
21
            user_birthday = user_birthday_time.strftime(standard_time_format)
22
       elif ',' in user_birthday:
23
            user_birthday_time = datetime.strptime(
24
                user_birthday, unstandard_format_2)
25
            user_birthday = user_birthday_time.strftime(standard_time_format)
26
       x[8] = user_birthday
28
       if ' ' in temperature:
29
            temperature = "%.1f" % (float(temperature[:-1]) - 32 / 1.8) + "C"
30
            x[5] = temperature
31
32
       rating = \frac{\%.2f}{\%} ((float(x[6]) - limit[0]) / (limit[1] - limit[0]))
33
                              if x[6] != "?" else x[6]
       x[6] = rating
35
       return x
36
   normalization_record = filtered_record.map(time_temp_parse)
```

3.4 数据清洗

输入 经过数据标准化和归一化之后的结果,经过统计共缺少 9444 个不同的信息,查询的方式如下面的 Shell 命令。

```
cat D_Filtered/part-* | grep "?" | wc -1
```

输出 将所有的缺失信息进行填充之后的结果,即 D_Preprocessed;同样执行上述的 Shell 命令,得到的结果为 0 条信息。

数据填充方法 主要分为以下两步,分别用于填充 user_income 和 rating。

- 1. 根据 user_career 和 user_nationlity 进行分组,将每个分组的薪资 user_income 平均值作为具有同样国籍和职业但缺失薪资的元组的填充值。
- 2. 将根据第一步填充好的结果,利用机器学习中线性回归的方式和未缺失 rating 的数据中 longitude, latitude, altitude, user_income 学习到相关的模型,对相应缺失值进行预测。

大数据分析实验报告 实验一

具体的代码如下所示。

```
def fill_rating(x):
       if x[6] != "?":
2
           return x
3
       else:
           features = np.array([float(x[1]), float(x[2]), float(x[3]), float(x[-1])])
           return x[:6] + ["%.2f" % (_features.dot(coefficients))] + x[7:]
6
   spark = SparkSession(sc)
   training_data = spark.createDataFrame(fill_missing_income.filter(lambda x: x[6] != "?")\
9
                    .map(lambda x: (float(x[6]), DenseVector([float(x[1]), float(x[2]),
10
                   float(x[3]), float(x[-1])]))), ["label", "features"])
11
   lr = LinearRegression(maxIter=10, regParam=0.2, elasticNetParam=0, fitIntercept=False)
12
   lrModel = lr.fit(training_data)
13
   coefficients = np.array(lrModel.coefficients)
   fill_missing = fill_missing_income.map(fill_rating)
15
   fill_missing.map(lambda x: "|".join(x)).coalesce(1).saveAsTextFile("D_Preprocessed")
```

第4章 实验心得

实验环境在上学期相应的课程中已经完成了搭建,所以在搭建环境方面没有耗费很多时间。在最后进行数据填充时,开始使用的是 Spark 在 0.x 版本时期提出的 MLlib 库,出现了很多莫名奇妙的问题,比如过拟合无法通过增加正则项减轻,即使使用更大的惩罚项的参数,迭代更多次,效果依然不好;后来由于这是被废弃的 API,所以换用回 Spark 在 2.x 时期的 ML 库中的相关函数,问题就得到了解决。