《MATLAB 程序设计》大作业个人汇报

COVID-19 疫情数据的简要统计分析与预测*

王逸扬(19300180016) 杨耕智(19300180112)

2022年5月21日

目录

1	整体分析思路与代码分工	1
	1.1 数据观察与简要分析	1
	1.2 整体分析思路	2
	1.3 代码分工	2
2	数据的导入与检索	2
3	数据的缺失值处理	3
4	数据分析过程	4
	4.1 一般的统计指标	4
	4.2 聚类分析	4
	4.3 疫情数据的分析预测	4
A	StatisticsAnalysis 类	5
В	selecttable 函数	6
\mathbf{C}	tableMissingValuesHelper 函数	6
D	利用有关数据可以进行的可视化	6

1 整体分析思路与代码分工

众所周知,2019 年底开始的 COVID-19 疫情给人们的生产生活造成了极大的影响,如何利用疫情相关数据、如何通过数据挖掘、分析、预测,以指导人们作出更加有利于社会发展的决策,是当今较为热门的研究方向. 在此,我们将根据所给的有关数据,尽可能地贴合这个目的,做出一些简要的分析与预测.

1.1 数据观察与简要分析

首先,观察所给数据. 有两个数据集,一个是 country.csv (以下称「国家数据」),另一个是 daily_info.csv (以下称「每日数据」). 每日数据中包括 21 个国家的有关数据,其中 Senegal 在 国家数据中有数据缺失,遂只对余下 20 个国家进行分析,分别是 Australia, Canada, Chile, China, Egypt, Ethiopia, France, Germany, Hungary, Iceland, Japan, Malaysia, Saudi Arabia, South Africa, South Korea, Sweden, Thailand, United States, 以及 Zimbabwe.

这 20 个国家的国家数据中,每个国家都有 12 个特征,简要分类:

地理位置: 所属大洲 continent;

人口成分: 人口 population, 每平方千米人口密度 population_density, 中位年龄 median_age, 65 岁以上人口占比 aged_65_older, 70 岁以上人口占比 aged_70_older;

经济环境: 按购买力平价的人均国民生产总值 gdp_per_capita;

卫生水平: 男性吸烟率 male_smokers, 女性吸烟率 female_smokers, 每年每十万人心血管疾病死亡率 cardiovasc_death_rate, 每千人床位数 hospital_beds_per_thousands, 预期寿命 life_expectancy.

据此,我们可以对这些国家进行无监督聚类分析,在每一类中选取一个代表性的国家构建一分析预测模型(利用每日数据和/或国家特征),并对同一类中的其他国家验证该模型的有效性. 但是,需要指出,因为所给数据的有限性,所建立或选择的模型是有限的,这里的特征作为模型参数的个数也是有限的,因此这里的多数特征在本文中只能用于聚类.

对于每日数据,我们首先指出,在数据的导入与缺失值处理上,这个数据集遇到了一些困难,对于这些问题,我们将在节2与节3中分别尝试解决.下面,对每日数据的各字段(除所属大洲与时间戳外),简要分类:

严重程度:新增与累计病例: new_cases, total_cases; 住院与重症监护 ICU 人数: hosp_patients, icu_patients; 近七日平均检测阳性率: positive_rate;

检测能力: 新增与累计检测人次: new tests, total tests; 近七日平均检测阳性率: positive rate;

疫苗接种: 新增与累计疫苗接种人次: new_vaccinations, total_vaccinations;

管控力度: 政府管控力度: stringency_index.

这些时间序列数据,(1) 可以用来构建一分析预测模型,(2) 也可以取某一时间段内的最大、平均等统计指标(时间序列特征),用来对不同国家进行监督或无监督聚类分析. 这里的聚类分析,得到的是不同国家的不同疫情发展模式,与前面的利用国家数据得到的关于国家特性的聚类不同.

另外,需要指出,因为所给数据的有限性,所能建立或选择的分析预测模型是极其有限的,比如,由于缺少治愈、死亡数据,不能采用传统的传染病模型 SIR 至 SEIR 等,又比如,由于缺少流调数据,无法统计计算基本再生数 R_0 、潜伏期平均长度 T_L 等与传染病有关的统计指标. 此外,正因为所能建立或选择的模型是有限的,每日数据中的一些字段在本文中可能不会被用到.

1.2 整体分析思路

综合上面的简要分析,我们将本文的整体分析思路概括如下.

第一种路径 根据国家特征进行聚类,而后利用代表国家的每日数据构造一分析预测模型.

第一步:(聚类分析)对 20 个国家的特征数据,先进行主成分分析,选取前 5 个主特征后进行 5-mean 聚类分析.

第二步:(构建模型)基于 LSTM 神经网络模型,对代表国家一定时期内的每日新增病例数据进行学习.

第三步: (预测检验)利用上一步得到的模型,对时期外的数据进行预测检验,并对同一类中的其他国家的数据进行预测检验.

此路径能得到一种基于 LSTM 神经网络的分析预测模型.

第二种路径 根据每日数据和/或国家数据构造时间序列特征,而后进行谱系聚类.

第一步:(构造特征)

第二步:(聚类分析)

此路径能对不同国家的疫情发展模式进行分类,针对分类结果可以提出更有针对性的抑制疫情发展的建议. https://www.it610.com/article/1515470890224123904.htm.

第三种路径 拟合部分国家疫情发展初期缺失的数据.

https://www.it610.com/article/1515470890224123904.htm.

1.3 代码分工

因为疫情的关系,我们两位同学,不得不线上联系,我们也因此第一次尝试使用 github 平台. 仓库网址为https://github.com/maix00/StatisticsAnalysis. 有关代码分工的详细情况,在平台上可以清晰看到,这里就作简单介绍.

节2与节3数据导入、缺失值处理的有关代码主要是由王逸扬同学完成的,节4数据分析的有关代码主要是由杨耕智同学完成的.

2 数据的导入与检索

导入数据已有可以使用的 readtable 函数,且可以通过 detectImportOptions 函数,在导入数据前,预先探测并修改导入参数. 在此过程中,我们发现如下问题:

- (1) 以每日数据的 new_vaccinations 与 total_vaccinations 变量为例. 由于疫情发生初期长时间没有此类数据,detectImportOptions 函数探测认为,此变量的变量类型是为 char,因此需要手动将导入参数修改为 double.
- (2) 在导入每日数据时,通常最后需要检索出某个国家、某个时间段的数据,目的是形成时序数据. 但是,为此,MATLAB可以通过索引检索,但是不同类型的数据检索的方式不同,不是很便利,没有专门的检索函数可以使用.

为了解决上面发现的问题,并寄希望于能在单一函数中解决全部的导入与检索问题,我们利用了 MATLAB 的面向对象编程,编写了一个类 StatisticsAnalysis(之所以取这个名字,是因为之后还将赋予它更多的功能). 下面用一个例子来阐述这个类的作用. 比如,我们想要导入法国在 2020 年的新增与累计接种疫苗人次——

```
daily_SA = StatisticsAnalysis( ...
    'TablePath', './data/COVID19/daily_info.csv', ...
    'ImportOptions', { ...
        'VariableTypes', { ...
            'new_vaccinations', 'double',
            'total_vaccinations', 'double' ...
            }, ...
        'SelectedVariableNames', ...
            {'date', 'new_vaccinations', 'total_vaccinations'} ...
        }. ...
    'SelectTableOptions', { ...
        'location', 'France', ...
        'date', timerange("2020-01-01", "2020-12-31", 'closed') ...
        } ...
    );
daily = daily SA.TimeTable;
```

其中, "TablePath"、"ImportOptions" 和"SelectTableOptions" 是函数参数名, TimeTable 是该类的一个属性. 如果我们还想导入法国在 2020 年的新增与累计病例数, 我们只需——

上面的方法不会重复导入、检索数据. 更多关于这个类的信息, 请参见附录A.

3 数据的缺失值处理

以每日数据为例,我们发现如下问题:

- (1) 如果要分析变量 new_vaccinations 或 total_vaccinations,那么在疫情初期,有很多缺失值,可能需要填充为 0.
- (2) 变量 new_cases 可能会出现意外的缺失值,但能从 total_cases 变量中恢复.
- (3) 一些国家的数据,可能由于更正数据的需要,部分日期的 total_cases 会比上一日的少,以 致当日的 new_cases 成为缺失值.
- (4) 一些不能恢复的变量,可能需要线性插值,或者其他的方法连接.
- (5) 在统计上不可避免出现一些随机波动,可能需要光滑处理.

为了解决这些问题,我们编写了一个函数 tableMissingValuesHelper.m,可以用来分析缺失值的分布,在这之后再经过人工判断,可以选择不同的参数,以恢复数据.更多关于这个函数的信息,请参见附录C.

4 数据分析过程

- 4.1 一般的统计指标
- 4.2 聚类分析
- 4.3 疫情数据的分析预测

${f A}$ StatisticsAnalysis 类

本类存储在./functions/@StatisticsAnalysis. 本类目前有两个功能,一是数据的导入与检索,二是对表格进行初步的统计分析,即计算传入的或预设的统计指标.

StatisticsAnalysis 生成函数,主要的参数包括 ImportOptions, SelectTableOptions 和 TagsGenerateOptions. 其实现的主要过程见下.

TablePath作为参数被传入时——

Step 1: detectImportOptions

Step 2: 导入与检索表格

Step (1): 用ImportOptions, 修改detectImportOptions, 并导入表格

Step (2): 引用./function/selecttable.m函数检索表格

Step (3): 去除多余的列

Step 3:添加变量标签Tag

并将标签对应的统计指标添加到Table.Properties.CustomProperties

Step (1): 引用类方法TagsGenerate以生成标签、计算统计指标

Step (2): 引用addprop函数,将统计指标添加到..CustomProperties

Table作为参数被传入时——

Step 1: 检索表格

if SelectTableOptions非空

引用./function/selecttable.m函数检索表格

end

Step 2: 添加变量标签Tag

并将标签对应的统计指标添加到Table.Properties.CustomProperties

Step (1): 引用类方法TagsGenerate以生成标签、计算统计指标

Step (2): 引用addprop函数,将统计指标添加到..CustomProperties

其中,各种 Options 参数,可以是 struct 类型,也可以是先选项名、后选项值的 cell 类型. 可以参见节2中的例子.

ImportOptions 所接受的选项名与选项值,请参考 detectImportOptions 中列明的属性名与属性值.

SelectTableOptions 所接受的选项名,须是表格的列名,所接受的选项值,可以是单一的值,可以是 timerange 类型,也可以是./functions/@arange.

前两种 Options 中,多个选项值可以 array 或 1x1 cell 的形式传入,不同的选项值将分别 用于表格的导入、检索,最后尽可能地上下拼合表格.

TagsGenerateOptions 所接受的选项名,主要的即 CustomTagName 和 CustomTagFunction,前者给表格的列赋予标签、后者给不同的标签赋予统计指标(函数句柄). 预设的变量标签、预设的统计指标,以及参数的格式,可以用 help 查看.

类方法中比较实用的有 TagsGenerate 与 Update,前者用作统计分析,后者用来更新各种 Options 参数.

B selecttable 函数

本函数存储在./functions.

C tableMissingValuesHelper 函数

本函数存储在./functions.

D 利用有关数据可以进行的可视化