一带一路对中国和其他沿线国家的影响及政策分析

--数据科学的视角

范皓年 邓睿哲 李润泽

Peking University

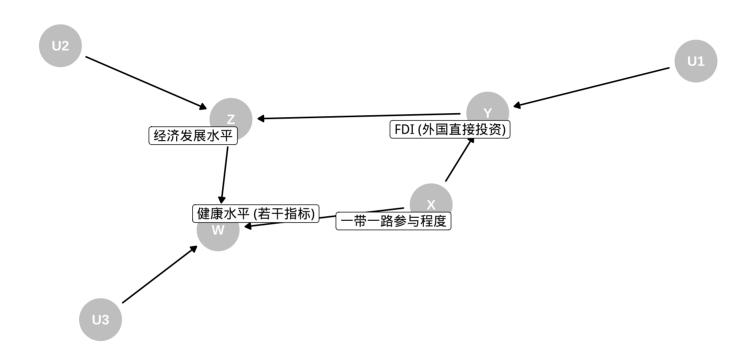
2021-06-09

出发!

引言

主要工作

数据模型

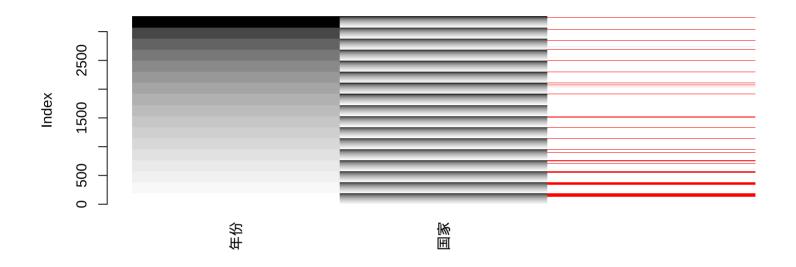


Assumption: 不存在 $X \to Z$ 的线,即 $X \perp \!\!\! \perp Z|Y$.

分析技术

- 缺失数据填补
- 双重差分法
- 合成控制法

缺失数据填补



- 删除
- 填补: linear regression with bootstrap

二重差分法

二重差分法 (Difference-in-Differences, DID) 是一种经典技术. 具体来说,就是以下模型

$$P_t^N = \mu + rac{1}{J} \sum_{j=2}^{J+1} Y_{jt}^N$$

并用如下公式来估计.

$${\hat P}_t^N = rac{1}{T} \sum_{s=1}^T \left(Y_{1s}^N - rac{1}{J} \sum_{j=2}^{J+1} Y_{js}^N
ight) + rac{1}{J} \sum_{j=2}^{J+1} Y_{jt}^N$$

合成控制法

合成控制法 (Synthetic Control) 是另一种经典技术. 具体来说,就是以下模型.

$$P_t^N = \sum_{j=2}^{J+1} w_j Y_{jt}^N, ext{where } w \geq 0, \ \ \sum_{j=2}^{J+1} w_j = 1.$$

Assumption: $E\left(u_{i}Y_{jt}^{N}
ight)=0,\, ext{for }2\leq j\leq J+1.$

于是就有估计 ${\hat P}_t^N = \sum_{j=2}^{J+1} \hat w_j Y_{jt}^N$.

而 w的估计

$$\hat{w} = \operatorname*{argmin}_{w} \sum_{i=1}^{T} \left(Y_{1t}^N - \sum_{j=2}^{J+1} w_j Y_{jt}^N
ight)^2, ext{ subject to } w \geq 0, \ \sum_{j=2}^{J+1} w_j = 1.$$

• P值, 置信区间的计算 (Chernozhukov et al., 2021)

程序技术

Non-standard evaluation, NSE

```
### Use lazy evaluation to replicate a func
repli <- function(fun) {
    ex <- substitute(fun)

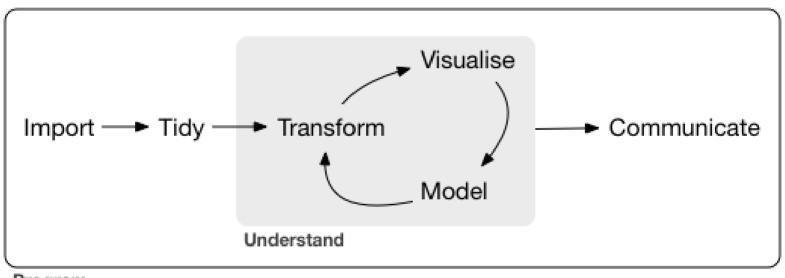
    for (i in seq_along(country_list)) {
        # ...
        eval(ex, envir = globalenv())
    }
}
repli(placebo_specification_test())</pre>
```

• 只有在真正用到fun的时候才会对其进行求值,其中fun的返回值并不必须良定

具体细节

- The Workflow
- 数据集说明
- 数据清洗
- 数据分析
- 数据可视化

The Workflow



Program

此图取自 R for Data Science,以CC BY-NC-ND 3.0 US发布.

数据集说明

国际贸易数据(/data/investment/FDI_untidy.csv)下载自CEIC数据库.我们引用CEIC全球数据库中"实际利用的外国资本:按地区分类"和"对外直接投资:国别"两个数据集,逐条下载了中国在利用其他国家资本量(月度数据),和中国对其他国家的直接投资(月度数据).CEIC数据库覆盖的时间范围为1985年12月至2021年4月,每条数据均以月为统计单位.

其他用到的数据集来自世界健康数据集,包括:

- under5MortalityRate.csv 数据集记录了1962-2019年不同国家5岁以下儿童死亡率(每千人的死亡人数).
- infantMortalityRate.csv 数据集记录了1962-2019年不同国家出生婴儿死亡率(每千人的死亡人数).

数据清洗

- 什么数据结构才算是整理好?
- 每行应该代表一个观察(observation), 每列应该代表一个变量(variable).
- 利用tidyverse, 进行数据清洗. 其部分步骤如下页所示.

数据清洗

```
simplified df <- raw df %>%
 filter(X1 %>% str detect("^\\d"))
fliped df <- simplified df %>%
  pivot longer(c(-时间), names_to = "observation", values_to = "val")
str %>%
  str replace(pattern = "(\cdot*):(总计|一带一路)", replacement = "1/\setminus2/\setminus2
  str replace(pattern = "::", replacement = ":") %>%
  str replace(pattern = "(.*):(.*):*(.*)", replacement = "1/(2/(3"))
df <- fliped df %>%
 mutate(observation = observation %>% stdize()) %>%
  separate(col = "observation", into = c("type", "地区", "国家"), sep =
  spread(key = "type", value = "val")
```

数据分析

数据建模和分析是传统上受重视的技术. 其主要内容已经详述, 这里不再赘述.

数据可视化

本节说明项目中所用到的可视化相关工具、组件、流程、

可视化工具

项目将世界经济及其相关的数据,展示在世界地图上,考虑Python语言相对于 JavaScript具有更好的数据处理能力,我们使用基于Apache Echarts[@Ll2018136]的 Pyecharts.

我们主要做了如下几个可视化工作:

- 将2003到2019年的中国对外直接投资总额表示在地图上
- 将世界健康数据集中预期寿命和5岁以下死亡率分性别表示在图中

我们从图中可以定性地看出中国外企对于一带一路沿线国家的投入,以及相应国家的经济水平、生活水平的优化.

文件结构

可视化相关的脚本以及输出结果全部储存在./visualization中.

```
visualization
   RFADMF and
   data
     -- FDI_filled_m.csv
      - FDI_useful.csv
      - LE.csv
     - UFMR_m.csv
     — country_ce.json
    — syno_dict.json
    — world_country.json
   mytool.ipynb
   raw_plot
   out
     — 五岁以下死亡率.html
       外商直接投资情况-filled.html
      - 外商直接投资情况.html
       预期寿命.html
   FDI.py
   world_health.ipynb
```

其中./visualization/data/是可视化所用到的数据,不仅包括我们绘图所需的数据,包括对外直接投资FDI*.csv、健康相关数据LE*.csv和UFMR*.csv等,还包括中英对照表country_ce.json、以及国家名的同义对照表syno_dict.json等工具数据.

raw_plot/目录是用R生成的原始数据变化情况,其中一带一路参与国家以加粗线绘制.

mytool.ipynb为工具和测试用notebook,用于生成工具json和进行原型开发测试.

FDI.py为对外直接投资可视化脚本,出于易用性,其中render()函数中给出的文件名,在得到成品文件后稍后手动更改为中文。

world_health.ipynb为世界卫生健康相关数据可视化脚本,前两个cell分别用于绘制世界国家预期寿命和5岁以下死亡率,第三个cell尝试将不同的性别绘制在同一张图中,但是由于timeline和gender两个尺度只能分开调整,所以在时间纵向对比时并不方便,我们将结果绘制为三个图构成的Page Echarts图.

./visualization/out/是可视化的文件,成品文件名已经更改,相对清楚.注意其中外商直接投资情况-filled.html为利用算法填充部分缺失数据之后的FDI图像.

流程

以FDI(对外直接投资)为例,我们讲述项目中使用的pyecharts可视化方法,相对其他几个可视化工作,其中使用了对数化、相对复杂、故说明后其余同理.

```
import pandas as pd
                                                    # 数据分析组件
import json
                                                    # 用于导入工具 ison
from pyecharts import options as opts
                                                    # 用于调整pyechart
from pyecharts.charts import Timeline, Map
                                                   # 选取pyecharts基
from pyecharts.globals import ThemeType
                                                    # 选取pyecharts主
import numpy as np
                                                    # python数值计算工
tl = Timeline(init opts=opts.InitOpts(
   theme=ThemeType.INFOGRAPHIC,
   bg color='white',
   page title='外商直接投资情况'
))
                                                    # 生成timeline图组
with open("./data/country_ce.json", 'r', encoding='utf-8') as f:
   ce dict = json.load(f)
                                                    # 导入国家名称中英文
df = pd.read csv('./FDI filled m.csv')
                                                   # 生成dataframe
df.iloc[:, 3] = df.iloc[:, 3].apply(np.log1p)
                                                   # 将数值列对数化
```

流程

```
for year in range(2003, 2019+1):
                                                  # 循环添加不同年份的
   map = (
       Map()
                                                  # 生成一个年份的地图
       .add(df.columns.tolist()[-1]+"(对数值,原单位:百万美元)",# 设定图
            [[ce_dict[row['国家']], row[3]] # 读入数据,使用data
               for , row in df[df.iloc[:, 0] == year].iterrows()],
            maptype="world",
                                                  # 设定为世界地图
            is map symbol show=False,
                                                  # 不描点
       .set_series_opts(label_opts=opts.LabelOpts(is_show=False)) # 右
       .set global opts(
           title opts=opts.TitleOpts(title=f"{year}年外商直接投资情况"),
           visualmap opts=opts.VisualMapOpts(
              \max = df[df.iloc[:, 0] == year].iloc[:, 3].max()),
           toolbox opts=opts.ToolboxOpts(),
   tl.add(map, f"{year}年") # 将当前图层加入timeline结构中
tl.render("./out/vis.html") # 生成临时文件
```

总结

分析结果

```
ci_csv %>% filter(`max(ci.sc)`<0) %>% group_by(国家) %>% nest() %>% .[[
## [1] "哈萨克斯坦" "斯洛文尼亚" "拉脱维亚" "黑山"
ci_csv %>% filter(`min(ci.sc)`>0) %>% group_by(国家) %>% nest() %>% .[[
## [1] "新加坡" "格鲁吉亚" "白俄罗斯"
ci_csv %>% .[["median(ci.sc)"]] %>% mean()
## [1] -0.03983766
```

• 婴儿死亡率对数 -0.04!

分析结果

```
cii_csv %>% filter(`max(ci.sc)`<0) %>% group_by(国家) %>% nest() %>% .[
## [1] "缅甸" "文莱" "巴林" "也门共和国" "叙利亚"
## [6] "阿塞拜疆" "斯洛文尼亚" "匈牙利"

cii_csv %>% filter(`min(ci.sc)`>0) %>% group_by(国家) %>% nest() %>% .[
## [1] "印度尼西亚"

cii_csv %>% .[["median(ci.sc)"]] %>% mean()
## [1] -0.4027635
```

- 投资额对数 -0.40!
- 在相同的经济发展水平下,参与一带一路能够相比预期增加沿线国家的国民健康水平,或者狭义来说,**降低婴儿死亡率**。

分析结果:

一带一路有效促进了沿线国家健康水平的提升.

不足和展望

THANKS

R Markdown syntax, Powered by **xaringan** and remark.js