# 相潭大学 数学与计算科学学院 课程报告

颞

课

指导教师:			
成	绩:		
组员姓名			
班级			
学号			
联系电话			
E-mail			

完成日期: <u>2021 年 月 日</u>

# 基于 python 的全球人口数据分析与可视化

杨施诚, 罗鹍, 杨涛

2024年7月7日

#### 摘要

本文旨在利用 Python 进行全球人口数据的分析与可视化,以揭示全球及各国人口增长的趋势和特点。通过从 Our World in Data 网站下载的世界人口数据集,我们对数据进行了清洗和转换,并分析了全球和各国的总出生人数和总死亡人数、每年的出生和死亡动态、以及各国的出生率和死亡率。本文还包括多个可视化图表,以直观展示这些数据分析结果。研究结果显示,全球和各国的人口动态具有显著差异,这些差异反映了地理、经济和文化因素对人口变化的影响。通过深入的数据分析,我们识别出了影响人口增长的关键因素,并为政策制定和学术研究提供了数据支持。

关键词:全球人口、数据分析、数据可视化、出生率、死亡率、Python、Our World in Data

目录 2

1	引言	3
	1.1 背景介绍	3
	1.2 研究目的	3
	1.3 数据来源与方法概述	3
	1.4 研究意义	3
2	题目 1: 数据筛查	3
_	2.1 数据下载与读取	-
	2.2 初步数据检查	
	2.3 数据清洗	
	2.4 数据转换与输出	4
	2.5 总结	
3	题目 2: 数据分析详细过程及总结意见	4
	3.1 数据分析过程总结	
	3.2 总结与意见	5
4	题目 3: 可视化	5
	4.1 出生死亡人数图表绘制	6
	4.2 前十个出生人数和死亡人数最多的国家图表绘制	6
	4.3 全球每年新增出生人数和新增死亡人数的折线图绘制	6
	4.4 不同国家出生率和死亡率的对比图绘制	7
5	总括操作	8
Α	附录一: 主代码 (全部操作的整合)	9
^	門本 - 工门的 (主即从下的金百)	
В	附录二:one.py(题目 1 的整合)	10
С	附录三: $two_1$ .py(题目 2 的整合)	11
D	附录四:three.py(题目 3 的整合)	13
E	附录五: 第二题输出文件	16
F	附录六: 可视化图片	17

1 引言 3

#### 1 引言

#### 1.1 背景介绍

- •全球人口增长是一个重要的社会经济现象,对资源分配、环境保护和经济发展有深远的影响。
- 随着全球人口的不断增长, 出生率和死亡率的变化对人口结构和社会发展起到了关键作用
- 了解和分析这些数据可以帮助政策制定者和研究人员更好地理解人口动态,并制定有效的策略应对未来挑战。

#### 1.2 研究目的

- 本次数据分析的主要目的是利用 Python 进行全球人口数据的分析与可视化,以揭示全球及各国人口增长的趋势和特点。
- 具体任务包括数据获取与初步处理、数据分析总览、时间序列分析和统计分析。
- 通过数据可视化技术直观地展示全球和各国的人口变化趋势, 为相关研究提供支持。

#### 1.3 数据来源与方法概述

- 本研究使用的数据集来源于 Our World in Data 网站,该数据集包含全球各国的出生和死亡数据。
- 使用 Pandas 进行数据读取与初步处理,Matplotlib 进行数据可视化,NumPy 进行统计分析
- 数据处理包括数据清洗、缺失值处理以及字符串处理技术清洗不规范字符或格式。

#### 1.4 研究意义

- 通过对全球和各国人口数据的详细分析与可视化,可以揭示出生率和死亡率的变化趋势,为人口研究提供数据支持。
- 分析结果有助于理解全球人口增长的现状和未来发展趋势,为政策制定和学术研究提供参考。

这部分内容将帮助读者了解研究的背景、目的、数据来源和方法,以及研究的意义,从而为后续的章节提供清晰的导向。

#### 2 题目 1: 数据筛查

在数据筛查阶段,我们采取了系统化的方法来处理和整理全球人口相关的数据集。以下是具体的步骤和方法:

#### 2.1 数据下载与读取

首先,我们从 Our World in Data 网站下载了世界人口数据、出生人口数据和死亡人口数据的 CSV 格式数据集。使用 os 库进行准确的读取文件后,使用 Python 的 Pandas 模块读取这些数据集,以 便进行进一步处理。

#### 2.2 初步数据检查

在读取数据后,我们对数据进行了初步检查,确保数据的正确性和完整性。这包括查看前几行数据,确认数据是否正确读取,以及检查是否存在缺失值和重复行。

#### 2.3 数据清洗

为了确保数据的质量和一致性,我们采用了多种数据清洗方法:

- •数据筛选:从总人口数据中保留需要的列(国家名称、年份和人口总数),同样处理出生人口数据和死亡人口数据,以简化数据结构,提高分析效率。
- 处理缺失值:根据缺失值的分布和重要性,采取不同的处理策略。对随机分布的少量缺失值,直接删除;对重要且缺失值集中的特征,采用均值填充、中位数填充或基于回归模型的预测填充方法。
- •数据类型转换: 检查并统一数据类型, 确保所有数值类型一致, 避免类型不匹配的错误。
- •数据一致性处理:对不同来源和格式的数据进行标准化处理,统一数值单位,并通过去重操作消除重复的数据记录。此外,使用正则表达式清洗数据中的不规范字符或格式,提高数据的质量。

#### 2.4 数据转换与输出

清洗后的数据被重新输出为新的 CSV 文件,以便后续的数据分析和模型构建。通过这种方式,我们确保了数据的可用性和高质量,为后续分析奠定了坚实的基础。

#### 2.5 总结

在数据筛查过程中,我们系统地进行了数据下载、初步检查和清洗,通过处理缺失值、无效数据、统一数据类型和标准化处理,显著提高了数据的质量和一致性。特别是使用正则表达式有效清洗了数据中的不规范字符或格式。最终,清洗后的数据输出为新的 CSV 文件,为后续的数据分析和模型构建提供了可靠的数据基础。

我们将写好的数据文件放置在 one.py

#### 3 题目 2: 数据分析详细过程及总结意见

在第二步的数据分析中,我们先使用 os 库正确读取并更改目录位置防止出错,通过使用 Python 的 Pandas 和 NumPy 库对全球和各国的人口数据进行了深入探索和分析。以下是我们的分析过程及相关意见:

#### 3.1 数据分析过程总结

1. 全球总出生和死亡人数分析: 我们首先计算了全球的总出生人数和总死亡人数,以获得对全球人口动态的整体了解。

4 题目 3: 可视化 5

**2**. 各国总出生和死亡人数分析:通过对数据按国家分组并求和,我们得到了每个国家的总出生人数和总死亡人数,进一步分析了各国在人口增长和减少方面的贡献。

- **3**. 出生和死亡人数最多的国家:通过排名分析,我们识别出了出生人数和死亡人数最多的前十个国家,从而揭示了全球人口变化的重要驱动因素。
- **4.** 全球及选定国家每年人口动态分析: 我们研究了全球每年出生和死亡人数的变化趋势,同时也深入分析了选定国家(如美国、印度、巴西)的人口动态变化情况,以捕捉长期趋势和突发变化。
- **5**. 全球和各国的出生率和死亡率分析: 我们计算并比较了全球和各国的出生率和死亡率,这些指标为评估人口增长和健康状况提供了重要数据支持。
- **6**. 选定国家的基本统计数据分析:最后,我们分析了选定国家的基本统计数据,包括出生人数和死亡人数的均值、中位数和方差,以深入了解其人口变化的稳定性和波动性。

#### 3.2 总结与意见

在本次数据分析过程中,我们深入挖掘了人口数据背后的故事和趋势,发现了一些关键的发现和趋势:

人口增长的驱动因素:通过分析出生和死亡人数,我们可以识别出影响全球和各国人口增长的关键因素,例如经济发展、医疗进步和社会政策变化等。

地区和国家间的差异:不同国家和地区在人口动态方面存在显著差异,这些差异反映了地理、经济和文化因素对人口变化的影响。

长期趋势和突发变化:通过年度数据分析,我们可以捕捉到长期的人口变化趋势,同时也能够识别出可能导致人口变动的突发事件和趋势变化。

综上所述,通过这些分析,我们不仅加深了对全球和各国人口动态的理解,还为未来制定更有效的 人口政策和社会发展战略提供了数据支持。在进行类似的数据分析时,持续关注数据质量和准确性, 并结合深入的领域知识和背景信息,将有助于更准确地理解和解释人口数据背后的复杂变化。

使用'w+' 和'a' 方法规定一个文档, 并将上述所有输出依次输出到'output' 文件中.

我们将写好的文件放在 two.py 中, 更改后是 two\_1.py

#### 4 题目 3: 可视化

本部分主要使用 pandas 库对文件 birth.csv,birth\_rt.csv,death\_csv,death\_rt.csv 文件进行可视化操作,同样在开始使用 os 库更改目录位置

定义了 color 函数以随机颜色, 并书写目录位置将所有文件保存至'output' 文件中.

4 题目 3: 可视化 6

#### 4.1 出生死亡人数图表绘制

简要观察图表,发现第一小问只需考虑 world 的数据即 18072-18143 的位置,使用该位置数据绘制出生人数表格,并同理运用至死亡人数

#### 4.2 前十个出生人数和死亡人数最多的国家图表绘制

使用简单的 sorted 函数排序十个国家并类似地使用第一小问的绘制方法构造柱状图, 但是发现会出现例如'world','undeveloped reigons' 这样不符合题干要求的内容如下

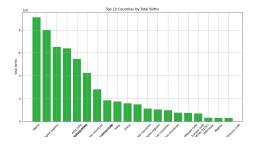


图 1: 出生人数前十

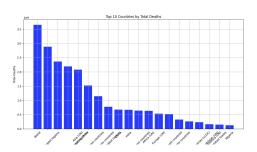


图 2: 死亡人数前十

因此我们遍历了整个第二维的列行标签,选出不是国家的名称的集合,并在绘图中选择不含这些名称的前十名然后此时绘图就没有出现任何错误,并且符合我们的预期:中国和印度人口很多.

```
# 規定不是關家名称的集合
exclude_list = [
    'Africa (UN)', 'Asia (UN)', 'Europe (UN)', 'Latin America and the Caribbean (UN)',
    'Less developed regions', 'Less developed regions, excluding China',
    'Less developed regions, excluding least developed countries', 'High-income countries',
    'Low-income countries', 'Lower-middle-income countries', 'More developed regions',
    'Northern America (UN)', 'Oceania (UN)', 'Small island developing states (SIDS)',
    'Upper-middle-income countries', 'World'
]
```

图 3: 不是国家的名称合集

#### 4.3 全球每年新增出生人数和新增死亡人数的折线图绘制

分析本题目,发现需要对人数做差,因此主要使用了以下

```
kk=2;[mdd,ndd]=size(dd);
br_yr = df_b.groupby('Year')['Births'].sum().reset_index()
```

4 题目 3: 可视化 7

```
br_yr['Birth_|Increase'] = br_yr['Births'].diff().fillna(0)
dt_yr = df_d.groupby('Year')['Deaths'].sum().reset_index()
dt_yr['Death_|Increase'] = dt_yr['Deaths'].diff().fillna(0)
```

的代码做差,根据 matplot 对时间做了折线图,下面一提同理,但需要使用,挑选出几个国家,此处挑选美国,印度和中国.

#### 4.4 不同国家出生率和死亡率的对比图绘制

最后一题是选取两个国家分析他们的出生和死亡率,因此挑选 rate.csv 文件,以下是代码设计:

```
kk=2; [mdd,ndd] = size(dd);
    def b_d_compare(country1, country2):
birth_color1 = color()
death_color1 = color()
birth_color2 = color()
death_color2 = color()
# 过滤出选定国家的出生率和死亡率数据
df_br1 = df_br[df_br['Country_name'] == country1].copy()
df_dr1 = df_dr[df_dr['Country_name'] == country1].copy()
df_br2 = df_br[df_br['Country_name'] == country2].copy()
df_dr2 = df_dr[df_dr['Country_name'] == country2].copy()
plt.figure(figsize=(14, 7))
# 绘制国家1的出生率和死亡率折线图
plt.plot(df_br1['Year'], df_br1['Birth_rate'], color=
birth_color1, marker='o', linestyle='-', label=f'{country1}_Birth_Rate')
plt.plot(df_dr1['Year'], df_dr1['Deathurate'], color=
death_color1, marker='x', linestyle='--', label=f'{country1}\_Death\_Rate')
# 绘制国家2的出生率和死亡率折线图
plt.plot(df_br2['Year'], df_br2['Birth_rate'], color=
birth_color2, marker='o', linestyle='-', label=f'{country2}\_Birth\_Rate')
plt.plot(df_dr2['Year'], df_dr2['Death_rate'], color=
death_color2, marker='x', linestyle='--', label=f'{country2}\_Death\_Rate')
plt.xlabel('Year')
plt.ylabel('Rate')
plt.title(f'BirthuanduDeathuRateuComparison:u{country1}uvsu{country2}')
plt.legend()
plt.grid(True)
```

5 总括操作 8

```
# 输出
output_path = os.path.join(output_dir, f'{country1}_{country2}比较.png')
plt.savefig(output_path)
plt.close()
```

我们将写好的数据文件放置在 three.py

### 5 总括操作

考虑到我们将代码全部定义成了功能块,因此在 main 中引用,很快就可以得出结果,并输出在'output'文件夹中如下所示:

```
import os
import one as o
import two_1 as tw
import three as tr
print("hello_world!")
```

这之后调用函数就可以实现全部功能并生成在'output' 文件夹中,整个文件放置在GitHub中

#### A 附录一: 主代码 (全部操作的整合)

```
import os
import one as o
import two_1 as tw
import three as tr
print("hello_world!")
script_dir = os.path.dirname(os.path.abspath(__file__))
os.chdir(script_dir)
#主代码部分
o.clean()
tw.global_all()
tw.most_10b()
tw.most_10d()
tw.in_year_global_b_d()
tw.global_b_d_r()
tw.each_b_d_r()
tw.combine()
tr.birth_and_death_tt()
tr.most_10_birth()
tr.most_10_death()
tr.yearly_birth_and_death_increase_plot()
tr.daily_increase_plot()
tr.b_d_compare('United_States', 'China')
```

#### B 附录二:one.py(题目 1 的整合)

```
import pandas as pd
import os
# 打印当前工作目录
# print(os.getcwd())
# 确保文件路径正确
def clean():
   population_path = "data/population-and-demography.csv"
    \label{eq:birth_path}  \mbox{ = "data/population-and-demography}_{\sqcup}(1).csv"
    death_path = "data/population-and-demography_(2).csv"
    output_folder = "output"
    if not os.path.exists(output_folder):
      os.makedirs(output_folder)
    # 读取文件
    population = pd.read_csv(population_path) # 读取总人口数数据
   birth = pd.read_csv(birth_path) # 读取出生人口数据 death = pd.read_csv(death_path) # 读取死亡人口数据
    #下面进行数据清洗和整理无效数据
    data1 = population.loc[:,'Country_name':'Population'] #去年龄段 保留总人口數
    list1= data1['Country_name'].tolist()
    list2=data1['Year'].tolist()
    list3= data1['Population'].tolist()
    s= {'Year':list2,'Population':list3}
    data_Population = pd.DataFrame(s,[list1])
                                                        #转换国家或地区为行标签
    data2 = birth.loc[:,'Country_name':'Births'] #同理 出生人数
    list1= data2['Country_name'].tolist()
    list2=data2['Year'].tolist()
    list3= data2['Births'].tolist()
    s= {'Year':list2,'Births':list3}
    data Birth = pd.DataFrame(s.[list1])
    data3 = death.loc[:,'Countryuname':'Deaths'] #死亡人数
    list1= data3['Country_name'].tolist()
    list2=data3['Year'].tolist()
    list3= data3['Deaths'].tolist()
    s= {'Year':list2,'Deaths':list3}
    data_Death = pd.DataFrame(s,[list1])
    data_Birth['Births']=data_Birth['Births'].astype('int64') #修改数据类型为整形
    population_output_path = os.path.join(output_folder, '人口数据(已清洗).csv')
    birth_output_path = os.path.join(output_folder, '出生数据(已清洗).csv')
    death_output_path = os.path.join(output_folder, '死亡数据(已清洗).csv')
    data_Population.to_csv(population_output_path, index=False)
    data_Birth.to_csv(birth_output_path, index=False)
    data_Death.to_csv(death_output_path, index=False)
```

#### C 附录三: $two_1$ .py(题目 2 的整合)

```
import pandas as pd
import os
# 读取 CSV 文件
deaths_df = pd.read_csv(r'data/birth.csv')
births_df = pd.read_csv(r'data/death.csv')
population_df = pd.read_csv(r'data/population.csv')
# 合并数据帧
\tt df = pd.merge(births\_df, deaths\_df, on=['Country\_name', 'Year'], how='inner')
df = pd.merge(df, population_df, on=['Country_name', 'Year'], how='inner')
# 去除列名中的空格
df.columns = df.columns.str.strip()
# 检查缺失值并填充
df.fillna(0, inplace=True)
# 确认数据类型并转换
df['Births'] = df['Births'].astype(int)
df['Deaths'] = df['Deaths'].astype(int)
df['Population'] = df['Population'].astype(int)
# 总出生死亡人数
global_births = df['Births'].sum()
global_deaths = df['Deaths'].sum()
script_dir = os.path.dirname(os.path.abspath(__file__))
output_dir = os.path.join(script_dir, 'output')
if not os.path.exists(output_dir):
    os.makedirs(output_dir)
output_path = os.path.join(output_dir, '第二題输出文件.txt')
def global_all():
    with open(output_path, 'w+') as f:
        f.write(f"全球总出生:u{global_births}\n")
        f.write(f"总死亡:⊔{global_deaths}\n")
# 按国家计算总出生人数和总死亡人数
country_totals = df.groupby('Country_name')[['Births', 'Deaths', 'Population']].sum()
# 过滤掉非国家实体
exclude_list = [
    \texttt{'Africa}_{\sqcup}(\mathtt{UN)'}, \ \texttt{'Asia}_{\sqcup}(\mathtt{UN)'}, \ \texttt{'Europe}_{\sqcup}(\mathtt{UN)'}, \ \texttt{'Latin}_{\sqcup}\mathtt{America}_{\sqcup}\mathtt{and}_{\sqcup}\mathtt{the}_{\sqcup}\mathtt{Caribbean}_{\sqcup}(\mathtt{UN)'},
     {\tt 'Less\_ developed\_ regions', 'Less\_ developed\_ regions, \_ excluding\_ China',}
    {}^{\iota}Less_{\sqcup}developed_{\sqcup}regions,_{\sqcup}excluding_{\sqcup}least_{\sqcup}developed_{\sqcup}countries', \ {}^{\iota}High-income_{\sqcup}countries',
     {\tt 'Land-locked_{\sqcup} developing_{\sqcup} countries_{\sqcup} (LLDC)', \ 'Least_{\sqcup} developed_{\sqcup} countries',}
    'Low-income_countries', 'Lower-middle-income_countries', 'More_developed_regions',
     "Northern_{\sqcup}America_{\sqcup}(UN)", \ "Oceania_{\sqcup}(UN)", \ "Small_{\sqcup}island_{\sqcup}developing_{\sqcup}states_{\sqcup}(SIDS)",
     'Upper-middle-income_countries', 'World'
country_totals = country_totals[~country_totals.index.isin(exclude_list)]
# 找出出生人数最多的前十个国家
def most_10b():
    top10_births = country_totals['Births'].nlargest(10)
    with open(output_path, 'a') as f:
        f.write("出生人数最多的前十个国家:\n")
        f.write(f"{top10_births}\n")
# 找出死亡人数最多的前十个国家
def most_10d():
    top10_deaths = country_totals['Deaths'].nlargest(10)
    with open(output_path, 'a') as f:
        f.write("死亡人数最多的前十个国家:\n")
         f.write(f"{top10_deaths}\n")
# 按年份计算全球每年出生人数和死亡人数
def in_year_global_b_d():
    annual_global_totals = df.groupby('Year')[['Births', 'Deaths']].sum()
    with open(output_path, 'a') as f:
        f.write("按年份计算全球每年出生人数和死亡人数:\n")
        f.write(f"{annual_global_totals}\n")
# 选择要分析的国家
selected_countries = ['United_States', 'India', 'Brazil']
```

```
annual\_country\_totals = df[df['Country_uname'].isin(selected\_countries)].groupby(['Year', 'Country_uname'])[['Births', 'Deaths']].sum().reset\_index()
# 计算全球出生率和死亡率
{\tt def global\_b\_d\_r():}
    global_birth_rate = global_births / df['Population'].sum() * 1000
    global_death_rate = global_deaths / df['Population'].sum() * 1000
    with open(output_path, 'a') as f:
         \texttt{f.write}(\texttt{f"Global}_{\sqcup}\texttt{birth}_{\sqcup}\texttt{rate}:_{\sqcup}\{\texttt{global\_birth}_{\bot}\texttt{rate}:.2\texttt{f}\}_{\sqcup}\texttt{per}_{\sqcup}1000_{\sqcup}\texttt{people} \setminus \texttt{n"})
         f.write(f"Global\_death\_rate: \_\{global\_death\_rate:.2f\}\_per\_1000\_people \n")
# 计算各国出生率和死亡率
def each_b_d_r():
    country_totals['birth_rate'] = country_totals['Births'] / country_totals['Population'] * 1000
    country_totals['death_rate'] = country_totals['Deaths'] / country_totals['Population'] * 1000
    with open(output_path, 'a') as f:
         f.write("各国出生率和死亡率:\n")
         f.write(f"{\tt country\_totals[['birth\_rate', \sqcup'death\_rate']]}\\ \\ n")
# 计算选定国家的基本统计数据
def combine():
    \tt selected\_country\_stats = df[df['Country\_name'].isin(selected\_countries)]
    country_stats = selected_country_stats.groupby('Country_name')[['Births', 'Deaths']].agg(['mean', 'median', 'var'])
    with open(output_path, 'a') as f:
        f.write("选定国家的基本统计数据:\n")
         f.write(f"{country_stats}\n")
```

## D 附录四:three.py(题目 3 的整合)

```
import pandas as pd
import numpy as np
import csv
import os
import matplotlib.pyplot as plt
import random
#print("hello world!")
# 获取脚本所在目录
script_dir = os.path.dirname(os.path.abspath(__file__))
# print("Script directory:", script_dir)
# 切换工作目录到脚本所在目录
os.chdir(script_dir)
# 规定不是国家名称的集合
exclude_list = [
        'Africau(UN)', 'Asiau(UN)', 'Europeu(UN)', 'LatinuAmericauandutheuCaribbeanu(UN)',
        'Less, developed, regions', 'Less, developed, regions, excluding, China',
        'Less\_developed\_regions,\_excluding\_least\_developed\_countries', 'High-income\_countries',
        {\tt 'Land-locked_{\sqcup} developing_{\sqcup} countries_{\sqcup} (LLDC)'}, {\tt 'Least_{\sqcup} developed_{\sqcup} countries'},
       'Low-income_countries', 'Lower-middle-income_countries', 'More_developed_regions',
        \verb|'Northern|| America|| (UN)', |'Oceania|| (UN)', |'Small|| island|| developing|| states|| (SIDS)', |'Small|| island|| developing|| states|| (SIDS)', |'Small|| states|| sta
        \verb|'Upper-middle-income|| countries', 'World'|
1
output_dir = os.path.join(script_dir, 'output')
if not os.path.exists(output_dir):
              os.makedirs(output_dir)
def color():
       a = random.random()
       b = random.random()
       c = random.random()
       return(a, b, c)
# 读取 CSV 文件
birth = os.path.join(script_dir, 'data', 'birth.csv')
death = os.path.join(script_dir, 'data', 'death.csv')
bir_rt = os.path.join(script_dir, 'data', 'birth_rate.csv')
dea_rt = os.path.join(script_dir, 'data', 'death_rate.csv')
df_b = pd.read_csv(birth)
df_br = pd.read_csv(bir_rt)
df_d = pd.read_csv(death)
df_dr = pd.read_csv(dea_rt)
def birth_and_death_tt():
      birth_color = color()
       death_color = color()
       df_b1 = df_b.loc[18072:18143, 'Year':'Births']
       df_d1 = df_d.loc[18072:18143, 'Year':'Deaths']
       plt.figure(figsize=(14, 7))
       plt.bar(df_b1['Year'] - 0.2, df_b1['Births'], width=0.4, color=birth_color, align='center', label='Births')
       plt.bar(df_di['Year'] + 0.2, df_di['Deaths'], width = 0.4, color=death_color, align='center', label='Deaths')
       plt.xlabel('Year') # 设置标题和标签
       plt.ylabel('Number')
       \tt plt.title('World_{\sqcup}Total_{\sqcup}Births_{\sqcup}and_{\sqcup}Deaths_{\sqcup}in_{\sqcup}Year')
       plt.xticks(rotation=45)
       plt.legend()
       plt.grid(True)
       output_path = os.path.join(output_dir, '全球总出生和死亡人数的柱状图.png')
       plt.savefig(output_path)
       plt.close()
def filter countries(df):
       return df[~df['Country,name'].isin(exclude_list)]
def most_10_birth():
       # 过滤不是国家名称的条目
       flt_df = filter_countries(df_b)
```

```
# 计算每个国家的总出生人数
    {\tt tt\_b} \; = \; {\tt flt\_df.groupby('Country\_name')['Births'].sum().reset\_index()}
    tt_b = tt_b.sort_values(by='Births', ascending=False).head(10)
    # 绘制前十个出生人数最多的国家的柱状图
    plt.figure(figsize=(14, 7))
    plt.bar(tt_b['Country_name'], tt_b['Births'], color=color())
   plt.xlabel('Country')
    {\tt plt.ylabel('Total_{\sqcup}Births')}
    plt.title('Top_{\square}10_{\square}Countries_{\square}by_{\square}Total_{\square}Births')
    plt.xticks(rotation=45)
    plt.grid(True)
    output_path = os.path.join(output_dir, '前十个出生人数最多的国家的柱状图.png')
    plt.savefig(output_path)
def most 10 death():
    # 讨滤不是国家名称的条目
    flt_df = filter_countries(df_d)
    {\tt tt\_d = flt\_df.groupby('Country\_name')['Deaths'].sum().reset\_index()}
    tt_d = tt_d.sort_values(by='Deaths', ascending=False).head(10)
    # 绘制前十个死亡人数最多的国家的柱状图
    plt.figure(figsize=(14, 7))
    plt.bar(tt_d['Country_name'], tt_d['Deaths'], color=color())
    plt.xlabel('Country')
    {\tt plt.ylabel('Total_{\sqcup}Deaths')}
    plt.title('Topu10uCountriesubyuTotaluDeaths')
    plt.xticks(rotation=45)
    plt.grid(True)
    output_path = os.path.join(output_dir, '前十个死亡人数最多的国家的柱状图.png')
    plt.savefig(output_path)
def yearly_birth_and_death_increase_plot():
    birth_color = color()
    death color = color()
    br_yr = df_b.groupby('Year')['Births'].sum().reset_index()
    br\_yr['Birth_{\sqcup}Increase'] = br\_yr['Births'].diff().fillna(0)
    dt_yr = df_d.groupby('Year')['Deaths'].sum().reset_index()
    dt_yr['DeathuIncrease'] = dt_yr['Deaths'].diff().fillna(0)
    # 绘制每年的新增出生和死亡人数折线图
    plt.figure(figsize=(14, 7))
    plt.plot(br\_yr['Year'], br\_yr['Birth_{\sqcup}Increase'], color=birth\_color, marker='o', label='Birth_{\sqcup}Increase')
    plt.plot(dt\_yr['Year'], \ dt\_yr['Death_{\sqcup}Increase'], \ color=death\_color, \ marker='x', \ label='Death_{\sqcup}Increase')
    plt.xlabel('Year')
    plt.ylabel('Annual, Increase')
    plt.title('Global, Annual, Birth, and Death, Increase')
    plt.legend()
   plt.grid(True)
    output_path = os.path.join(output_dir, '全球每年新增出生和死亡人数的折线图.png')
    plt.savefig(output_path)
    plt.close()
selected_countries = ['United_States', 'India', 'China']
def daily_increase_plot():
    for country in selected_countries:
        # 过滤出该国家的出生和死亡数据
        country_births = df_b[df_b['Country_name'] == country].copy()
        country_deaths = df_d[df_d['Country_name'] == country].copy()
        country_births['Birth, Increase'] = country_births['Births'].diff().fillna(0)
        country_deaths['DeathuIncrease'] = country_deaths['Deaths'].diff().fillna(0)
        #绘制出生人数折线图
        plt.figure(figsize=(14, 7))
        plt.plot(country_births['Year'], country_births['BirthuIncrease'], color=color(), marker='o', label='DailyuBirthuIncrease')
        plt.plot(country\_deaths['Year'], \ country\_deaths['Death_{\sqcup}Increase'], \ color=color(), \ marker='x', \ label='Daily_{\sqcup}Death_{\sqcup}Increase')
        plt.xlabel('Year')
        plt.ylabel('Increase')
        {\tt plt.title(f'Daily\_Birth\_and\_Death\_Increase\_in_{\sqcup}\{country\}')}
        plt.legend()
        plt.grid(True)
        # 保存文件到output目录
        output_path = os.path.join(output_dir, f'{country}出生死亡人数折线图.png')
        plt.savefig(output_path)
```

```
plt.close()
{\tt def} \ b\_d\_compare(country1, country2):
    birth_color1 = color()
    death_color1 = color()
    birth_color2 = color()
    death_color2 = color()
    # 过滤出选定国家的出生率和死亡率数据
   df_br1 = df_br[df_br['Country_name'] == country1].copy()
    df_dr1 = df_dr[df_dr['Country_name'] == country1].copy()
    df_br2 = df_br[df_br['Country_name'] == country2].copy()
   df_dr2 = df_dr[df_dr['Country_name'] == country2].copy()
    plt.figure(figsize=(14, 7))
    # 绘制国家1的出生率和死亡率折线图
    plt.plot(df\_bri['Year'], \ df\_bri['Birth_{\sqcup}rate'], \ color=birth\_colori, \ marker='o', \ linestyle='-', \ label=f'\{country1\}_{\sqcup}Birth_{\sqcup}Rate'\}
    plt.plot(df\_dr1['Year'], \ df\_dr1['Death\_rate'], \ color=death\_color1, \ marker='x', \ linestyle='--', \ label=f'\{country1\}\_Death\_Rate'\}
    # 绘制国家2的出生率和死亡率折线图
    plt.plot(df_br2['Year'], \ df_br2['Birth_Urate'], \ color=birth_color2, \ marker='o', \ linestyle='-', \ label=f'\{country2\}_UBirth_URate'\}
    plt.xlabel('Year')
    plt.ylabel('Rate')
   plt.title(f'Birth_{\sqcup}and_{\sqcup}Death_{\sqcup}Rate_{\sqcup}Comparison:_{\sqcup}\{country1\}_{\sqcup}vs_{\sqcup}\{country2\}')
    plt.legend()
    plt.grid(True)
    # 输出
    output_path = os.path.join(output_dir, f'{country1}_{country2}比較.png')
    plt.savefig(output_path)
    plt.close()
```

# E 附录五: 第二题输出文件

全球总出生: 60796835074

总死亡: 23635110902

出生人数最多的前十个国家:

Country name	Births
India	1736563802
China	1582454917
Indonesia	324234348
Nigeria	303496381
Pakistan	299225942
United States	272147302
Brazil	241549750
Bangladesh	231445437
Ethiopia	157685662
Mexico	154880593

死亡人数最多的前十个国家:

Country name	Deaths
China	678780442
India	666302479
United States	151933146
Nigeria	125277310
Indonesia	118821384
Russia	114779414
Pakistan	85006345
Bangladesh	80320627
Brazil	80309157
Japan	67949514

按年份计算全球每年出生人数和死亡人数:

Year	Births	Deaths	
rear	Dirtiio	Deaths	
1950	590102115	313586143	
1951	595820717	311725766	
1952	626077009	306455768	
1953	627337344	305656586	
1954	645605058	302785210	
2017	970249655	367044003	
2018	953204296	369702277	
2019	943660177	373774673	
2020	926922904	407332502	
2021	920406730	448549176	

Global birth rate: 26.29 per 1000 people

Global death rate: 10.22 per 1000 people

各国出生率和死亡率:

Country name	birth_rate	death_rate
Afghanistan	45.452162	15.710269
Albania	23.388681	8.364540
Algeria	30.881262	9.115526
American Samoa	30.837994	5.321515
Andorra	12.042302	5.840749
Wallis and Futuna	28.031877	9.160690
Western Sahara	26.945422	9.382617
Yemen	42.352271	11.789009
Zambia	43.716026	12.474797
Zimbabwe	38.211001	12.104307

选定国家的基本统计数据:

Country name ...

# F 附录六: 可视化图片

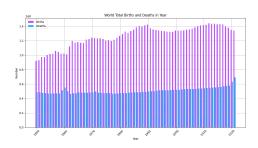


图 4: 全球总出生和死亡人数的柱状图

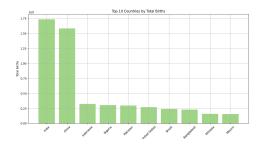


图 5: 前十个出生人数最多的国家的柱状图

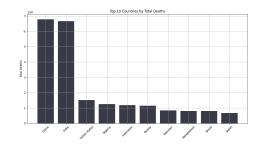


图 6: 前十个死亡人数最多的国家的柱状图

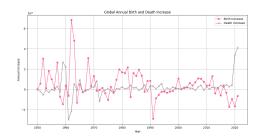


图 7: 全球每年新增出生和死亡人数的折线图

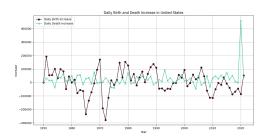


图 8: United States 出生死亡人数折线图

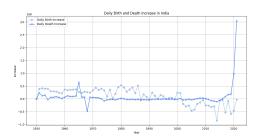


图 9: India 出生死亡人数折线图



图 10: China 出生死亡人数折线图



图 11: United States 和 China 比较