第4章 文件读取与文件合并

本章将从以下几部分来介绍文件的读取及合并:

- 1. 常用读取、输出文本/excel数据
- 2. 使用python内置函数读取数据
 - 。 基本文件操作open()/close()
 - o ison数据
 - 。 yaml配置文件
 - 。 XML和HTML: Web信息收集
- 3. 序列化存储格式
 - o pickle序列化
 - 。 HDF5格式存储
 - 。 shelve保存变量
- 4. web APIs交互
- 5. 数据库交互
- 6. 多文件合并

1. 常用读取、输出文本/excel数据

pandas提供了一些用于将表格型数据读取为DataFrame对象的函数。

image.png

这些函数的选项可以划分为以下几个大类:

- 索引:将一个或多个列当做返回的DataFrame处理,以及是否从文件、用户获取列名。
- 类型推断和数据转换:包括用户定义值的转换、和自定义的缺失值标记列表等。
- 日期解析:包括组合功能,比如将分散在多个列中的日期时间信息组合成结果中的单个列。
- 迭代: 支持对大文件进行逐块迭代。
- 不规整数据问题: 跳过一些行、页脚、注释或其他一些不重要的东西(比如由成千上万个逗号隔开的数值数据)。

1.1 读取基本操作

```
data1 = pd.read_csv('D:\\test_file\\t1.csv')
# 等价于 pd.read_table('D:\\test_file\\t1.csv',sep=',')
data1.head(3)
```

	Unnamed: 0	name	salary
0	1	Tom	5000
1	2	Jack	10000
2	3	Mick	3000

```
#如果路径中含有中文,需要指定engine,有时候也需要指定编码格式,encoding =
'utf-8'
import pandas as pd
data1 = pd.read_csv('D:\\test_file\\测试
\\t1.csv',engine='python',encoding='utf-8')
data1.head(5)
```

	Unnamed: 0	name	salary
0	1	Tom	5000
1	2	Jack	10000
2	3	Mick	3000
3	4	Mack	9800
4	5	May	4000

```
[20] #也可以使用table, 但是要指定分隔符,
    customer = pd.read_table("D:\\test_file\\t1.csv",sep = ',')
    customer.head(3)
```

	Unnamed: 0	name	salary
0	1	Tom	5000
1	2	Jack	10000
2	3	Mick	3000

```
[22] #没有列名的话可以使用系统指定
    customer = pd.read_csv("D:\\test_file\\t1(noheader).csv",header =
    None)
    customer.head(3)
```

	0	1	2
0	1	Tom	5000
1	2	Jack	10000
2	3	Mick	3000

[23] #没有列名的话也可以自定义

```
customer = pd.read_csv("D:\\test_file\\t1(noheader).csv",names=
['a','b','c'])
customer.head(3)
```

	а	b	С
0	1	Tom	5000
1	2	Jack	10000
2	3	Mick	3000

[24] # 可以指定某列作为索引

```
customer =
pd.read_csv("D:\\test_file\\t1(noheader).csv",header=None,index_c
ol=0)
customer.head(3)
```

	1	2
0		
1	Tom	5000
2	Jack	10000
3	Mick	3000

[25] # 也可建立层次索引

```
customer =
pd.read_csv("D:\\test_file\\t1(noheader).csv",header=None,index_c
ol=[0,1])
customer.head(3)
```

2

0	1	
1	Tom	5000
2	Jack	10000
3	Mick	3000

[27] #使用skiprows可以跳过文件指定的行

customer = pd.read_csv("D:\\test_file\\t1.csv",skiprows=[1,3])
customer.head(10)

	Unnamed: 0	name	salary
0	2	Jack	10000
1	4	Mack	9800
2	5	May	4000
3	6	Tim	5000
4	7	Aym	6000
5	8	Lu	7000
6	9	Li	8000

1.2 逐块读取文本文件

[5] # 如果只想读取几行(避免读取整个文件),通过nrows进行指定即可 pd.read_csv("D:\\test_file\\t1.csv",nrows=3) # 只读取前3行

	Unnamed: 0	name	salary
0	1	Tom	5000
1	2	Jack	10000
2	3	Mick	3000

要逐块读取文件,可以指定chunksize,通过指定一个chunksize分块大小来读取文件pd.read_csv('D:\\test_file\\t1.csv',chunksize=1000) # 每一块大小为1000

<pandas.io.parsers.TextFileReader at 0x1cf0dfe56d8>

read_csv所返回的这个TextParser对象使你可以根据chunksize对文件进行逐块迭代。如下所示:

```
chunker = pd.read_csv('D:\\test_file\\t1.csv',chunksize=1000)

tot = pd.Series([])
for piece in chunker:
    tot = tot.add(piece['salary'].value_counts(),fill_value=0)

tot = tot.sort_values(ascending=False)

tot
```

5000 2.0 10000 1.0 9800 1.0 7000 1.0 4000 1.0 8000 1.0 6000 1.0 3000 1.0 dtype: float64

1.3 将数据写出到文本格式

利用DataFrame的to_csv方法,我们可以将数据写到一个以逗号分隔的文件中

```
import pandas as pd
customer = pd.read_csv("D:\\test_file\\t1.csv")
customer.to_csv("D:\\test_file\\test_to_t1.csv")
```

当然,还可以使用其他分割符

```
customer.to_csv("D:\\test_file\\test_to_t2.csv",sep='|')
```

```
import numpy as np
customer = pd.read_csv("D:\\test_file\\t1.csv")
customer.ix[1:2,1:3]=np.nan
customer.to_csv("D:\\test_file\\t1_null.csv",sep='|',na_rep =
'NULL')#进一步指定分隔符
```

C:\Users\lenovo\Anaconda3\lib\site-packages\ipykernel_launcher.py:3:
DeprecationWarning:

- .ix is deprecated. Please use
- .loc for label based indexing or
- .iloc for positional indexing

See the documentation here:

http://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/indexing.html#ix-indexer-isdeprecated

This is separate from the ipykernel package so we can avoid doing imports until

在默认情况下, 会写出行和列的标签, 不过也可以不保存行和列

```
customer.to_csv("D:\\test_file\\t1_null.csv",index=False,header=F
alse)
```

此外,还可以只写出一部分的列,并以指定的顺序排列:

```
customer.to_csv("D:\\test_file\\t1_null_1.csv",index=False,column
s=['name','salary'])
```

1.4 读取excel

pandas.read_excel函数支持读取存储在Excel 2003(或更高版本)中的表格型数据。

```
t2 = pd.read_excel('D:/test_file/t2.xlsx')
t2
```

year gdp

	year	gdp
0	2010	413030.3
1	2011	489300.6
2	2012	540367.4
3	2013	595244.4
4	2014	643974.0

```
[37] # 可以指定读取相应的sheet表
```

```
t2 = pd.read_excel('D:/test_file/t2.xlsx','Sheet1')
t2
```

	year	gdp
0	2010	413030.3
1	2011	489300.6
2	2012	540367.4
3	2013	595244.4
4	2014	643974.0

可以利用to_excel方法将dataframe保存为excel t2.to_excel('D:/test_file/t2_test.xlsx')

2. 使用python内置函数读取数据

2.1 基本文件操作open()/close()

在 Python 中, 读写文件有3 个步骤:

- 1. 调用open()函数,返回一个File对象。
- 2. 调用File 对象的read()或write()方法。
- 3. 调用File 对象的close()方法,关闭该文件。

(1) 打开文件

在读取或写入文件之前,必须使用Python的内置open()函数打开文件。此函数创建一个文件对象,该对象将用于调用与其相关联的其他支持方法。

open(file_name, access_mode)

- file_name:是一个字符串值,指定要访问的文件的名称。
- access_mode:确定文件打开的模式,即读取,写入,追加等。可能的值的完整列表如下表所示。这是一个可选参数,默认文件访问模式为(r-也就是只读)。
- buffering:如果buffering值设置为0,则不会发生缓冲。如果缓冲值buffering为1,则在访问文件时执行行缓冲。如果将缓冲值buffering指定为大于1的整数,则使用指定的缓冲区大小执行缓冲操作。如果为负,则缓冲区大小为系统默认值(默认行为)。

(2) 关闭文件

文件对象的close()方法刷新任何未写入的信息并关闭文件对象,之后不能再进行写入操作。当文件的引用对象重新分配给另一个文件时,Python也会自动关闭一个文件。但使用close()方法关闭文件是个好习惯。

```
[52] # 打开一个文件
fo = open("D:\\test_file\\test1.txt", "wb")
print ("Name of the file: ", fo.name)
# 关闭文件
fo.close()
```

Name of the file: D:\test_file\test1.txt

(3) 读取文件

read()方法用于从打开的文件读取一个字符串。 重要的是要注意Python字符串除文本数据外可以是二进制数据。

```
[3] # 打开并读取文件
filename = 'D:\\test_file\\test1.txt'
# 以只读方式打开文件,文件不可写
f = open(filename,'r') # 使用open函数,返回一个file对象
text = f.read()
```

```
print(text)
f.close()

python
c++
```

```
# 打开并读取文件(逐行读取)
filename = 'D:\\test_file\\test1.txt'
# 以只读方式打开文件,文件不可写
f = open(filename,'r') # 使用open函数,返回一个file对象
text = f.readlines() # 从该文件取得一个字符串的列表。列表中的每个字符串就
是文本中的每一行
print(text)
f.close()
```

['python\n', 'c++\n', 'java']

(4) 写入文件

java

write()方法将任何字符串写入打开的文件。 重要的是要注意,Python字符串可以是二进制数据,而不仅仅是文本。write()方法不会在字符串的末尾添加换行符('\n')

```
#打开写入文件,删除原内容
#如果文件不存在,则新建文件
filename = 'D:\\test_file\\write_test1.txt'
f = open(filename,'w')#w为写入模式删除原有内容,如果只想添加,则需要选择a模式
f.write('hello world!')
f.close()
f = open(filename,'r')
print(f.read())
f.close()
```

hello world!

```
#打开写入文件,追加模式
#如果文件不存在,则新建文件
filename = 'D:\\test_file\\write_test1.txt'
f = open(filename,'a') #选择a模式
f.write('\nhello world!2')
f.close()
f = open(filename,'r')
print(f.read())
f.close()
```

hello world! hello world!2

(5) with的使用

java

1

3

C++

java

关键字with 在不再需要访问文件后将其关闭。在现实情况中,并非在任何情况下都能轻松确定关闭文件的恰当时机,但通过使用with结构,可让Python去确定:你只管打开文件,并在需要时使用它,Python自会在合适的时候自动将其关闭。

```
filename = 'D:\\test_file\\test1.txt'

# 以只读方式打开文件,文件不可写

with open(filename,'r') as file_object:
    contents = file_object.read()
    print(contents)

python
c++
```

```
[9] # 逐行读取
# readlines
# rstrip() 可以消除原有的换行符
filename = 'D:\\test_file\\test1.txt'
#以只读方式打开文件,文件不可写
with open(filename,'r') as file_object:
    lines = file_object.readlines()
    i = 1
    for line in lines:
        print(i,'\t',line.rstrip())
        i += 1
```

```
#使用with打开写入文件,追加模式
#如果文件不存在,则新建文件
filename = 'D:\\test_file\\write_test1.txt'
with open(filename,'a') as f:
    f.write('\nhello world!3')
with open(filename,'r') as f:
    contents = f.read()
    print(contents)
```

```
hello world!
hello world!2
hello world!3
```

2.2 json数据

JSON(JavaScript Object Notation的简称)已经成为通过HTTP请求在Web浏览器和其他应用程序之间发送数据的标准格式之一。它是一种比表格型文本格式(如CSV)灵活得多的数据格式。

- json.dumps()将Python对象转换成JSON格式
- json.loads()将JSON字符串转换成Python形式
- json.dump() 编码JSON数据
- json.load()解码JSON数据

```
[17] # 将一个Python数据结构转换为JSON
    import json
    data = {
        'name':'myname',
        'age':100
    }
    json_str = json.dumps(data)
    json_str
```

```
[18] # 将一个JSON编码的字符串转换回一个Python数据结构 data = json.loads(json_str) data
```

```
{'age': 100, 'name': 'myname'}
```

```
import json
number = [2,4,5,6,9,15]
filename = 'D:\\test_file\\js_test.json'
with open(filename,'w') as f:
    json.dump(number,f)
```

```
filename = 'D:\\test_file\\js_test.json'
with open(filename,'r') as f:
num = json.load(f)
print(num)
```

[2, 4, 5, 6, 9, 15]

2.3 yaml配置文件读写

YAML 是专门用来写配置文件的语言,非常简洁和强大,远比 JSON 格式方便。其读写与JSON读写非常相似,都是基于dump和load两个函数来实现。

(1) yaml文件读取

```
import yaml
filename = 'D:/test_file/test_yaml.yaml' # 文件路径
data = {
        'name':'myname',
        'age':100
}
with open(filename,'r') as file_object:
        d = yaml.load(file_object.read())
        print(d)
```

(2) yaml文件写入

{'user': 'admin', 'psw': '123456'}

```
import yaml
filename = 'D:/test_file/test_yaml.yaml' # 写入文件
data = {
    'name':'Tom',
    'tel':'888888'
}
with open(filename,'w') as file_object:
    yaml.dump(data,file_object)
```

2.4 XML和HTML: Web信息收集

Python有许多可以读写常见的HTML和XML格式数据的库,包括lxml、Beautiful Soup和html5lib。

pandas有一个内置的功能,read_html,它可以使用lxml和Beautiful Soup自动将HTML文件中的表格解析为DataFrame对象。

pandas.read_html有一些选项,默认条件下,它会搜索、尝试解析标签内的的表格数据。结果是一个列表的DataFrame对象

url = 'http://s.askci.com/stock/a/?reportTime=2017-12-31&pageNum=1'
tb = pd.read_html(url)[3] # 爬取网页的第4个表格
tb.head(3)

	序号	股票代码	股票简称	公司名称	省份	城市	主营业 务收入 (201712)	净利润 (201712)	员工 人数
0	1	1	平安银行	平安银行股份有限公司	深圳市	罗湖区			32758

	序号	股票代码	股票简称	公司名称	省份	城市	主营业 务收入 (201712)	净利润 (201712)	员工 人数
1	2	2	万科 A	万科企业股份有限公司	深圳市	盐田区			104300
2	3	4	国农科技	深圳中国农大科技股份有限公司	深圳市	南山区			210

3. 序列化存储格式

3.1 pickle序列化

实现数据的高效二进制格式存储最简单的办法之一是使用Python内置的pickle序列化。pandas对象都有一个用于将数据以pickle格式保存到磁盘上的to_pickle方法

customer.to_pickle('D:\\test_file\\test_pickle')

通过pickle直接读取被pickle化的数据,或是使用更为方便的pandas.read_pickle

data = pd.read_pickle('D:\\test_file\\test_pickle')
data

	Unnamed: 0	name	salary
0	1	Tom	5000
1	2	Jack	10000
2	3	Mick	3000
3	4	Mack	9800
4	5	May	4000
5	6	Tim	5000
6	7	Aym	6000
7	8	Lu	7000
8	9	Li	8000

注意: pickle仅建议用于短期存储格式。其原因是很难保证该格式永远是稳定的;

pandas内置支持两个二进制数据格式: HDF5和MessagePack。pandas或NumPy数据的其它存储格式有:

- bcolz: 一种可压缩的列存储二进制格式,基于Blosc压缩库。
- Feather: 一种跨语言的列存储文件格式。Feather使用了Apache Arrow的列式内存格式。

3.2 使用HDF5格式

HDF5是一种存储大规模科学数组数据的非常好的文件格式。它可以被作为C标准库,带有许多语言的接口,如Java、Python和MATLAB等。HDF5中的HDF指的是层次型数据格式(hierarchical data format)。每个HDF5文件都含有一个文件系统式的节点结构,它使你能够存储多个数据集并支持元数据。与其他简单格式相比,HDF5支持多种压缩器

的即时压缩,还能更高效地存储重复模式数据。对于那些非常大的无法直接放入内存的数据集,HDF5就是不错的选择,因为它可以高效地分块读写。

虽然可以用PyTables或h5py库直接访问HDF5文件,pandas提供了更为高级的接口,可以简化存储Series和DataFrame对象。

```
frame = pd.DataFrame({'a':np.random.randn(100)})
store = pd.HDFStore('mydata.h5')
store['obj1'] = frame
store['obj1_col'] = frame['a']
store
```

<class 'pandas.io.pytables.HDFStore'>
File path: mydata.h5

[33] # HDF5文件中的对象可以通过与字典一样的API进行获取 store['obj1'].head()

	a
0	0.096429
1	-0.208242
2	-0.740422
3	1.484414
4	1.036307

HDFStore支持两种存储模式,'fixed'和'table'。后者通常会更慢,但是支持使用特殊语法进行查询操作

```
store.put('obj2',frame,format='table') # 将对象存储在HDFStore中
# 查询索引在10到15之间的数据
print(store.select('obj2',where=['index >= 10 and index <=15']))
store.close()
```

10 -1.256912 11 -0.909451 12 1.599612

```
13 0.25014514 -0.00203515 0.263363
```

pandas.read_hdf函数可以快捷实现上面的操作

```
frame.to_hdf('mydata.h5','obj3',format='table')
pd.read_hdf('mydata.h5','obj3',where=['index < 5'])
```

	a
0	0.096429
1	-0.208242
2	-0.740422
3	1.484414
4	1.036307

注意: HDF5不是数据库。它最适合用作"一次写多次读"的数据集。虽然数据可以在任何时候被添加到文件中,但如果同时发生多个写操作,文件就可能会被破坏。

3.3 用Python中的shelve保存变量

利用shelve 模块,你可以将Python 程序中的变量保存到二进制的shelf 文件中。这样,程序就可以从硬盘中恢复变量的数据。shelve 模块让你在程序中添加"保存"和"打开"功能。例如,如果运行一个程序,并输入了一些配置设置,就可以将这些设置保存到一个shelf 文件,然后让程序下一次运行时加载它们。

[15] #输出当前的绝对路径

```
import shelve
shelfFile = shelve.open('D:\\test_file\\mydata')#传入文件名
cats = ['Zophie','Pooka','Simon']
shelfFile['cats']=cats#将列表保存在shelfFile中,作为健'cats'的关联值
shelfFile.close()
#在windows中运行上述代码,会在当前工作目录下有3个新文件:
mydata.bak,mydata.dat,mydata.dir
```

```
<class 'shelve.DbfilenameShelf'>
['Zophie', 'Pooka', 'Simon']
['cats']
[['Zophie', 'Pooka', 'Simon']]
```

4. Web APIs交互

许多网站都有一些通过JSON或其他格式提供数据的公共API。通过Python访问这些API的办法有不少。一个简单易用的办法(推荐)是requests包

本部分以搜索最新的30个GitHub上的pandas主题为例,下面使用requests扩展库,发一个HTTP GET请求。

```
import requests
url = 'https://api.github.com/repos/pandas-dev/pandas/issues'
resp = requests.get(url)
resp
```

<Response [200]>

响应对象的json方法会返回一个包含被解析过的JSON字典,加载到一个Python对象中

```
[42] data = resp.json()
    data[2]['title']
```

'Auto backport of pr 28074 on 0.25.x'

data中的每个元素都是一个包含所有GitHub主题页数据(不包含评论)的字典。我们可以直接传递数据到DataFrame,并提取感兴趣的字段

```
issues = pd.DataFrame(data,columns=
['number','title','labels','state'])
issues
```

	number	title	la
0	28080	BUG: Series[int] + datetime64 should raise	
1	28079	API: flex comparisons DataFrame vs Series inco	[{'id': 35818298, 'node_ 'MDU6TGFiZWwzNTgx
2	28078	Auto backport of pr 28074 on 0.25.x	
3	28077	Backport PR #28072 on branch 0.25.x (TST: non	
4	28076	Backport PR #28065: CI: disable codecov	[]
5	28075	DOC: redirect from_csv search	[{'id': 134699, 'node_id' 'MDU6TGFiZWwxMzQ20
6	28071	Loading CSV files (using `read_csv`) with blan	[{'id': 47229171, 'node_ 'MDU6TGFiZWw0Nzly
7	28068	Remove alias in pandas docs for numpy.random.r	[]
8	28066	REF: do extract_array earlier in series arith/	0
9	28060	Update groupby	0
10	28053	DOC:Timestamp timedelta	0
11	28052	Make DataFrame.to_string output full content b	0
12	28051	TST: fix compression tests when run without vi	0
13	28050	NUM: inequality with complex dtypes	[{'id': 172091424, 'node 'MDU6TGFiZWwxNzl
14	28049	BUG: timedelta64(NaT) incorrectly treated as d	
15	28048	BUG: retain extension dtypes in transpose	0
16	28047	Issue 20927 fix resolves read_sas error for da	[{'id': 258745163, 'node 'MDU6TGFiZWwyNTg

	number	title	la
17	28046	DOC: DataFrame.plot is missing most of the doc	[{'id': 134699, 'node_id' 'MDU6TGFiZWwxMzQ20
18	28045	Integer overflow in Series.astype('datetime64[[]
19	28039	Bug: Resample removes timezone localization fr	[{'id': 42670965, 'node_ 'MDU6TGFiZWw0MjY3
20	28038	DOC: Remove docs code header and use explicit	[{'id': 134699, 'node_id' 'MDU6TGFiZWwxMzQ20
21	28037	REF: boilerplate for ops internal consistency	
22	28036	CLN: small ops optimizations	
23	28034	REGR: Index.union should pick correct dtype fo	[{'id': 1218227310, 'node_id': 'MDU6TGFiZWwxMj
24	28032	Add support to names keyword in Index	
25	28031	DOC: Fix docstrings lack of punctuation	[{'id': 134699, 'node_id' 'MDU6TGFiZWwxMzQ20
26	28027	REF: standardize usage in DataFrame vs SparseD	[]
27	28025	DES: Q about SparseDataFramecombine_match_co	[{'id': 49182326, 'node_ 'MDU6TGFiZWw0OTE4.
28	28023	BUG: Series.loc[list] with uint64 keys raises	[{'id': 76811, 'node_id': 'MDU6TGFiZWw3NjgxM
29	28022	[Feature Request] pd.DataFrame.schema iterable	[{'id': 35818298, 'node_ 'MDU6TGFiZWwzNTgx

5. 数据库交互

大多数数据可能不是存储在文本或Excel文件中。基于SQL的关系型数据库(如SQL Server、PostgreSQL和MySQL等)使用非常广泛,其它一些数据库也很流行。数据库的选择通常取决于性能、数据完整性以及应用程序的伸缩性需求。

5.1 读取数据库数据

(1) PostgreSQL

```
[51] import psycopg2
     # 创建连接
     conn = psycopg2.connect(database="create_dw_dev",
                             user="ds_usr",
                             password="$ds_usr",
                             host="192.168.1.150",
                             port='5432')
     # sql语句
     sql = "SELECT * FROM ods_wdp.wdp_rpt_site_mon_data_list where
     year = 2019 and month = 8"
     # 创建游标
     cur = conn.cursor()
     cur.execute(sql)
     index = cur.description # 读取列名
     result = []
     for res in cur.fetchall(): # 遍历每一行数据
         row = \{\}
         for i in range(len(index)): # 每个字段逐行填入
             row[index[i][0]] = res[i]
         result.append(row)
         conn.close()
     data = pd.DataFrame(result)
```

(2) MySQL

```
sex = row[3]
income = row[4]
# 打印结果
print "fname=%s,lname=%s,age=%s,sex=%s,income=%s" %
(fname, lname, age, sex, income)
except:
print("Error: unable to fecth data")

# 关闭数据库连接
db.close()
```

5.2 建表及插入数据

和查询不一样,建表和插入需要提交,commit

(1) PostgreSQL

```
[56] # 创建连接
      conn = psycopg2.connect(database="create_dw_dev",
                              user="ds_usr",
                              password="$ds_usr",
                              host="192.168.1.150",
                              port='5432')
      # 创建游标
      cur = conn.cursor()
      sql = """drop table if exists tmp.python_test;
               create table tmp.python_test(pm numeric(10,2),no2
      numeric(10,2));
              insert into tmp.python_test values(1,2)
            0.010
      cur.execute(sql)
      conn.commit()
      conn.close()
```

(2) MySQL

```
[ ] # 建表
import MySQLdb
# 打开数据库连接
```

```
db = MySQLdb.connect("localhost", "testuser", "test123",
"TESTDB", charset='utf8')
# 使用cursor()方法获取操作游标
cursor = db.cursor()
# 如果数据表已经存在使用 execute() 方法删除表。
cursor.execute("DROP TABLE IF EXISTS EMPLOYEE")
# 创建数据表SQL语句
sql = """CREATE TABLE EMPLOYEE (
        FIRST_NAME CHAR(20) NOT NULL,
        LAST_NAME CHAR(20),
        AGE INT,
        SEX CHAR(1),
        INCOME FLOAT )"""
cursor.execute(sql)
# 关闭数据库连接
db.close()
```

```
[] #插入数据
     import MySQLdb
     # 打开数据库连接
     db = MySQLdb.connect("localhost", "testuser", "test123",
     "TESTDB", charset='utf8')
     # 使用cursor()方法获取操作游标
     cursor = db.cursor()
     # SQL 插入语句
     sql = """INSERT INTO EMPLOYEE(FIRST_NAME,
             LAST_NAME, AGE, SEX, INCOME)
             VALUES ('Mac', 'Mohan', 20, 'M', 2000)"""
     try:
       # 执行sql语句
       cursor.execute(sql)
       # 提交到数据库执行
       db.commit()
     except:
       # Rollback in case there is any error
       db.rollback()
     # 关闭数据库连接
     db.close()
```

6. 多文件合并

将多个文件合并成一个文件

```
import os
import os.path # 文件夹遍历函数
# 获取目标文件夹的路径
filedir = 'D:/test_file/file1'
# 获取当前文件夹中的文件名称列表
filenames = os.listdir(filedir)
# 打开result.txt文件,如果没有则创建
f = open('D:/test_file/result.txt','w')
# 先遍历文件名
for filename in filenames:
   filepath = filedir + '/' + filename
   # 遍历单个文件,读取行数
   for line in open(filepath):
       f.writelines(line)
   f.write('\n')
# 关闭文件
f.close()
```

6.2 将文件夹中所有josn文件合并成一个json文件

```
import os
import os.path # 文件夹遍历函数
import json
json_list = []
# 获取目标文件夹的路径
filedir = 'D:/test_file/file2'
# 获取当前文件夹中的文件名称列表
filenames = os.listdir(filedir)
for filename in filenames:
   filepath = filedir + '/' + filename
   # 保存每个json文件的内容
   with open(filepath,'r') as f:
       rs = json.load(f)
       json_list.append(rs)
# 下面将所有json文件的内容写入json_result中
filename = 'D:\\test_file\\json_result.json'
with open(filename,'w') as f:
   json.dump(json_list,f)
```

6.3 多个相同结构excel合并成一个excel文件

```
import os.path # 文件夹遍历函数
import pandas as pd
concat_df = pd.DataFrame() # 用于存储每个excel中的数据
# 获取目标文件夹的路径
filedir = 'D:/test_file/file3'
# 获取当前文件夹中的文件名称列表
filenames = os.listdir(filedir)
for filename in filenames:
    filepath = filedir + '/' + filename
    # 读取excel文件
    df = pd.read_excel(filepath)
    concat_df = pd.concat([merge_df,df],ignore_index=True) # 数据
集合
merge_df.to_excel('D:/test_file/file3/result.xlsx') # 保存合并后
的结果文件
```

Γ