# pandas

主讲老师:杨洋

# 1 pandas快速入门2

pandas快速入门2

- 1.1使用分组聚合进行组内计算
- 1.2创建透视表与交叉表



#### 1.1.1使用groupby方法拆分数据

groupby方法的参数及其说明

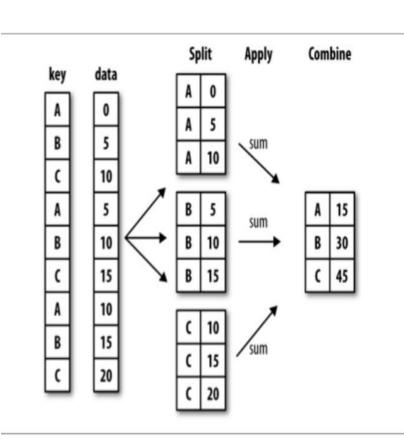
➤ 该方法提供的是分组聚合步骤中的拆分功能,能根据索引或字段对数据进行分组。其常用参数与使用格式如下。  $DataFrame. \textbf{groupby}(by=None, axis=0, level=None, as\_index=True, sort=True, group\_keys=True, squeeze=False, **kwargs)$ 

参数名称	说明 · · · · · · · · · · · · · · · · · · ·
by	接收list,string,mapping或generator。用于确定进行分组的依据。无默认。
axis	接收int。表示操作的轴向,默认对列进行操作。默认为0。
level	接收int或者索引名。代表标签所在级别。默认为None。
as_index	接收boolearn。表示聚合后的聚合标签是否以DataFrame索引形式输出。默认为True。
sort	接收boolearn。表示是否对分组依据分组标签进行排序。默认为True。
group_keys	接收boolearn。表示是否显示分组标签的名称。默认为True。
squeeze	接收boolearn。表示是否在允许的情况下对返回数据进行降维。默认为False。



#### 1.1.1使用groupby方法拆分数据

groupby方法的参数及其说明——by参数的特别说明



- > 如果传入的是一个数组则对其进行计算并分组。
- ▶ 如果传入的是一个字典或者Series 则字典或者Series的值用来做分组依据。
- 如果传入一个NumPy数组则数据的元素作为分组依据。
- 如果传入的是列名,字符串或者字符串列表,则使用这些字符串所代表的字段
- 作为分组依据。
- ▶ 打开group.py练习



#### 1.1.1使用groupby方法拆分数据

GroupBy对象常用的描述性统计方法

➤ 用groupby方法分组后的结果并不能直接查看,而是被存在内存中,输出的是内存地址。实际上分组后的数据对象GroupBy类似Series与DataFrame,是pandas提供的一种对象。GroupBy对象常用的描述性统计方法如下。

方法名称	说明	方法名称	说明
count	计算分组的数目,包括缺失值。	cumcount	对每个分组中组员的进行标记, 0至n-1。
head	返回每组的前n个值。	size	返回每组的大小。
max	返回每组最大值。	min	返回每组最小值。
mean	返回每组的均值。	std	返回每组的标准差。
median	返回每组的中位数。	sum	返回每组的和。

#### 1.1.1使用groupby方法拆分数据

1. 在group.py文件中给定以下数组,

```
states = np.array(['Ohio', 'California', 'California', 'Ohio', 'Ohio'])
years = np.array([2005, 2005, 2006, 2005, 2006])
```

按照states, years传入数组的方式对data1列数据分组后进行平均值计算

2. 创建以下数据, 并按照 mapping = {'a':'red', 'b':'red', 'c':'blue', 'd':'blue', 'e':'red'} 进行分组求和计算

提示: 计算时需要指定轴

```
key1key2data1data20aone1.071446-1.3402621atwo1.1258521.7270922bone0.3421360.2022963btwo-0.488568-0.1880954aone1.0314210.019024
```

```
a b c d e

Joe 1.550826 0.103725 -0.475930 -0.519439 0.163914

Steve 0.595992 -0.845790 1.111299 -1.279929 -1.540709

Wes 0.202888 1.031555 -1.659072 1.468362 0.828954

Jim 0.440928 0.785941 -0.536841 0.167377 0.936588

Travis -1.668387 0.289039 0.824654 -0.468110 -1.294456
```



#### 1.1.2使用agg方法聚合数据

agg和aggregate函数参数及其说明

- agg, aggregate方法都支持对每个分组应用某函数,包括Python内置函数或自定义函数。同时这两个方法能够也能够直接对DataFrame进行函数应用操作。
- 在正常使用过程中,agg函数和aggregate函数对DataFrame对象操作时功能几乎完全相同,因此只需要 掌握其中一个函数即可。它们的参数说明如下表。

DataFrame.agg(func, axis=0, \*args, \*\*kwargs)

DataFrame.aggregate(func, axis=0, \*args, \*\*kwargs)

参数名称	说明			
func	接收list、dict、function。表示应用于每行 / 每列的函数。无默认。			
axis	接收0或1。代表操作的轴向。默认为0。			



#### 1.1.2使用agg方法聚合数据

agg方法求统计量

- ▶ 可以使用agg方法一次求出当前数据中所有菜品销量和售价的总和与均值,如 detail[['counts','amounts']].agg([np.sum,np.mean]))。
- 对于某个字段希望只做求均值操作,而对另一个字段则希望只做求和操作,可以使用字典的方式,将两个字段名分别作为key,然后将NumPy库的求和与求均值的函数分别作为value,如 detail.agg({'counts':np.sum,'amounts':np.mean}))。
- 在某些时候还希望求出某个字段的多个统计量,某些字段则只需要求一个统计量,此时只需要将字典对应 key的value变为列表,列表元素为多个目标的统计量即可,如 detail.agg({'counts':np.sum,'amounts':[np.mean,np.sum]}))



#### 案例

在age.py文件中进行操作,按照A列分组后聚合后对B列求最小值和最大值,C列求和



#### 1.1.3使用apply方法聚合数据

- ➤ apply方法类似agg方法能够将函数应用于每一列。不同之处在于apply方法相比agg方法传入的函数只能够作用于整个DataFrame或者Series,而无法像agg一样能够对不同字段,应用不同函数获取不同结果。
- 使用apply方法对GroupBy对象进行聚合操作其方法和agg方法也相同,只是使用agg方法能够实现对不同的字段进行应用不同的函数,而apply则不行。

DataFrame.apply(func, axis=0, broadcast=False, raw=False, reduce=None, args=(), \*\*kwds)

参数名称	。 <b>说明</b>
func	接收functions。表示应用于每行 / 列的函数。无默认。
axis	接收0或1。代表操作的轴向。默认为0。
broadcast	接收boolearn。表示是否进行广播。默认为False。
raw	接收boolearn。表示是否直接将ndarray对象传递给函数。默认为False。
reduce	接收boolearn或者None。表示返回值的格式。默认None。



#### 练习

在apply.py文件中进行操作

计算各列数据总和并作为新列添加到末尾,

计算各行数据总和并作为新行添加到末尾

```
A B C D E Col_sum

0 0.610764 -1.096924 0.856870 0.017334 -0.945760 -0.557716

1 0.689502 2.188957 -1.565911 -1.339480 1.120758 1.093826

2 0.425448 0.589814 0.531356 -1.579106 1.856440 1.823953

3 -1.470899 0.740575 -1.276242 1.471284 -0.658182 -1.193465

Row_sum 0.254815 2.422421 -1.453927 -1.429967 1.373256 1.166598
```



#### 1.2创建透视表与交叉表

#### 1.2.1 使用povit\_table函数创建透视表

pivot\_table函数常用参数及其说明

▶ 利用pivot\_table函数可以实现透视表, pivot\_table()函数的常用参数及其使用格式如下。

pands.pivot\_table(data, values=None, index=None, columns=None, aggfunc='mean',

fill value=None, margins=False, dropna=True, margins name='All')

参数名称	说明
data	接收DataFrame。表示创建表的数据。无默认。
values	接收字符串。用于指定想要聚合的数据字段名,默认使用全部数据。默认为None。
index	接收string或list。表示行分组键。默认为None。
columns	接收string或list。表示列分组键。默认为None。
aggfunc	接收functions。表示聚合函数。默认为mean。
margins	接收boolearn。表示汇总(Total)功能的开关,设为True后结果集中会出现名为"ALL"的行 和列。默认为True。
dropna	接收boolearn。表示是否删掉全为NaN的列。默认为False。



#### 1.2创建透视表与交叉表

#### 1.2.1 使用povit\_table函数创建透视表

pivot table函数主要的参数调节

- ➤ 在不特殊指定聚合函数aggfunc时,会默认使用numpy.mean进行聚合运算,numpy.mean会自动过滤 掉非数值类型数据。可以通过指定aggfunc参数修改聚合函数。
- 和groupby方法分组的时候相同,pivot\_table函数在创建透视表的时候分组键index可以有多个。
- ▶ 通过设置columns参数可以指定列分组。
- 当全部数据列数很多时,若只想要显示某列,可以通过指定values参数来实现。
- ▶ 当某些数据不存在时,会自动填充NaN,因此可以指定fill\_value参数,表示当存在缺失值时,以指定数值进行填充。
- 可以更改margins参数,查看汇总数据。



●案例: 查看每一部电影不同性别的平均评分

Gender	F	М
Title		
\$1,000,000 Duck (1971)	3.375000	2.761905
'Night Mother (1986)	3.388889	3.352941
'Til There Was You (1997)	2.675676	2.733333
'burbs, The (1989)	2.793478	2.962085
And Justice for All (1979)	3.828571	3.689024
1-900 (1994)	2.000000	3.000000
10 Things I Hate About You (1999)	3.646552	3.311966
101 Dalmatians (1961)	3.791444	3.500000
101 Dalmatians (1996)	3.240000	2.911215
12 Angry Men (1957)	4.184397	4.328421
13th Warrior, The (1999)	3.112000	3.168000



#### ●问题

对分布在三个表的数据进行分析同时进行分析很难,那必须将所有的数据都合并到一个表中进行分析。采用什么方法呢?

下面,用pandas的merge函数将ratings跟users合并到一起,然后再将movies也合并进去。

data = pd.merge(pd.merge(ratings,users),movies)

pandas会根据列名的重叠情况推断出哪些列是合并(或连接)键



●案例: 查看每一部电影不同性别的平均评分

使用povit\_table函数创建透视表-pivot\_table函数常用参数及其说明

> 利用pivot\_table函数可以实现透视表, pivot\_table()函数的常用参数及其使用格式如下。

fil

data\_gender = data.pivot\_table(values='Rating', index='Title', columns='Gender', aggfunc='mean')

data	接收DataFrame。表示创建表的数据。无默认。
values	接收字符串。用于指定想要聚合的数据字段名,默认使用全部数据。默认
	为None。
index	接收string或list。表示行分组键。默认为None。
columns	接收string或list。表示列分组键。默认为None。
aggfunc	接收functions。表示聚合函数。默认为mean。
margins	接收boolearn。表示汇总(Total)功能的开关,设为True后结果集中会出 现名为"ALL"的行和列。默认为True。
dropna	接收boolearn。表示是否删掉全为NaN的列。默认为False。



- ●1.3.2 查看每一部电影不同性别的平均评分
- pivot\_table函数主要的参数调节
- ▶ #index表示透视表的行
- > #columns表示透视表的列
- > #aggfunc表示对分析对象进行的分析,一般默认为求平均值,可以指定
- > #margins表示添加每行每列求和的值,默认不添加。



#### 1.2创建透视表与交叉表

#### 1.2.2 使用crosstab函数创建交叉表

crosstab函数

- 交叉表是一种特殊的透视表,主要用于计算分组频率。利用pandas提供的crosstab函数可以制作交叉表, crosstab函数的常用参数和使用格式如下。
- ▶ 由于交叉表是透视表的一种,其参数基本保持一致,不同之处在于crosstab函数中的index,columns, values填入的都是对应的从Dataframe中取出的某一列。

pandas.crosstab(index, columns, values=None, rownames=None, colnames=None, aggfunc=None, margins=False, dropna=True, normalize=False)



# 1.2创建透视表与交叉表

#### 1.2.2 使用crosstab函数创建交叉表

crosstab的常用参数及其说明

参数名称	。 <b>说明</b>
index	接收string或list。表示行索引键。无默认。
columns	接收string或list。表示列索引键。无默认。
values	接收array。表示聚合数据。默认为None。
aggfunc	接收function。表示聚合函数。默认为None。
rownames	表示行分组键名。无默认。
colnames	表示列分组键名。无默认。
dropna	接收boolearn。表示是否删掉全为NaN的。默认为False。
margins	接收boolearn。默认为True。汇总(Total)功能的开关,设为True
	后结果集中会出现名为"ALL"的行和列。
normalize	接收boolearn。表示是否对值进行标准化。默认为False。

#### 任务目标



#### 完成以下练习:

数据如下图所示 打开crosstab.py文件练习

我们想要直观的看到此样本数据中,按照性别分组后统计他们用手习惯的次数,如右图所示,请使用pivot\_table, crosstab分别完成

	Sample	Gender	Handedness
0	1	Female	Right-handed
1	2	Male	Left-handed
2	3	Female	Right-handed
3	4	Male	Right-handed
4	5	Male	Left-handed
5	6	Male	Right-handed
6	7	Female	Right-handed
7	8	Female	Left-handed
8	9	Male	Right-handed
9	10	Female	Right-handed

Handedness	Left-handed	Right-handed	A11
Gender			
Female	1	4	5
Male	2	3	5
A11	3	7	10