当前位置: Python (http://shujuren.org/category/6) Python数据分析之pandas学习(一)()

#### Python数据分析之pandas学习(一) 原创

**P** 0 ☆ 0 **©** 2016-08-20

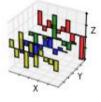
我们接着上次分享给大家的两篇文章:Python数据分析之numpy学习(一) (http://mp.wei xin.qq.com/s?\_\_biz=MzIxNjA2ODUzNg==&mid=2651435143&idx=1&sn=fb54e5d912949 2a24a14fef71bf05af8&scene=21#wechat\_redirect)和Python数据分析之numpy学习(二) (http://mp.weixin.qq.com/s?\_\_biz=MzIxNjA2ODUzNg==&tempkey=mZAV3DbPs0TN40Kx PDHd35%2FMZKVSyYX08ZMt8PAYAdT9ysvyD3PYV%2Bk4ragCwpYyjs3gYCg8k7Vvhd LVDrCLfp3mq92w0qu0%2F3uY1n3OPILXH9Y2aeCnDCtUcdG0gWC6uF7vZlbhVgbGeq6 BsRzRpw%3D%3D&#rd),继续讨论使用Python中的pandas模块进行数据分。在接下来的 两期pandas介绍中将学习到如下8块内容:

- 1、数据结构简介:DataFrame和Series
- 2、数据索引index
- 3、利用pandas查询数据
- 4、利用pandas的DataFrames进行统计分析
- 5、利用pandas实现SQL操作
- 6、利用pandas进行缺失值的处理
- 7、利用pandas实现Excel的数据透视表功能
- 8、多层索引的使用









# 数据结构介绍

在pandas中有两类非常重要的数据结构,即序列Series和数据框DataFrame。Series类似 于numpy中的一维数组,除了通吃一维数组可用的函数或方法,而且其可通过索引标签的 方式获取数据,还具有索引的自动对齐功能;DataFrame类似于numpy中的二维数组,同 样可以通用numpy数组的函数和方法,而且还具有其他灵活应用,后续会介绍到。

# 1、Series的创建

序列的创建主要有三种方式:

1)通过一维数组创建序列

- 1. import numpy as np, pandas as pd 2. arr1 = np.arange(10)3. arr1 4. type(arr1) 6. s1 = pd.**Series**(arr1) 7. s1 8. type(s1)
- 2)通过字典的方式创建序列

# 数据人



# 热门标签

R语言 (http://shujuren.org/s earch/keyword/R)

机器学习 (http://shujuren.or g/search/keyword/%E6%9C %BA%E5%99%A8%E5%A D%A6%E4%B9%A0)

数据分析 (http://shujuren.or g/search/keyword/%E6%95 %B0%E6%8D%AE%E5%8 8%86%E6%9E%90)

Python语言 (http://shujuren. org/search/keyword/Python)

Spark框架 (http://shujuren.o rg/search/keyword/Spark)

排 分享人 文 名 章 数 陆勤 (http://shujuren 21 3 .org/u/luqin)

firedata (http://shuju 63 ren.org/u/rinnovation)

```
1. dic1 = {'a':10,'b':20,'c':30,'d':40,'e':50}
2. dic1
3. type(dic1)
4.
5. s2 = pd.Series(dic1)
6. s2
7. type(s2)
```

# 3)通过DataFrame中的某一行或某一列创建序列

这部分内容我们放在后面讲,因为下面就开始将DataFrame的创建。

# 2、DataFrame的创建

数据框的创建主要有三种方式:

# 1)通过二维数组创建数据框

```
    arr2 = np.array(np.arange(12)).reshape(4,3)
    arr2
    type(arr2)
    df1 = pd.DataFrame(arr2)
    df1
    type(df1)
```

## 2) 通过字典的方式创建数据框

以下以两种字典来创建数据框,一个是字典列表,一个是嵌套字典。

```
1. dic2 = \{ 'a':[1,2,3,4], 'b':[5,6,7,8], 
         'c':[9,10,11,12],'d':[13,14,15,16]}
 3. dic2
 4. type(dic2)
 6. df2 = pd.DataFrame(dic2)
7. df2
8. type(df2)
 9.
10. dic3 = {\text{'one':}\{'a':1,'b':2,'c':3,'d':4\}},
         'two':{'a':5,'b':6,'c':7,'d':8},
11.
         'three':{'a':9,'b':10,'c':11,'d':12}}
12.
13. dic3
14. type(dic3)
15.
16. df3 = pd.DataFrame(dic3)
17. df3
18. type(df3)
```

# 3) 通过数据框的方式创建数据框

```
1. df4 = df3[['one','three']]
2. df4
3. type(df4)
4.
5. s3 = df3['one']
6. s3
7. type(s3)
```

# 二、数据索引index

细致的朋友可能会发现一个现象,不论是序列也好,还是数据框也好,对象的最左边总有

数据跨界 (http://shuj 3 56 uren.org/u/shujukuanjie) 数商 (http://shujuren 25 .org/u/shushang) lsxxx2011 (http://sh 5 22 ujuren.org/u/6b927d144e3e 993122703f3d5e7ff3ad) 薛丽丹 (http://shujur 16 en.org/u/9dcc6cd4f0ae40d1 9bf2c5acf116df28) 江南消夏 (http://shuj 6 uren.org/u/frankchen) 依然很拉风 (http://sh 5 ujuren.org/u/f3dc015400574 200e46297c4cdf23542) 结实 (http://shujuren 5 .org/u/d760053613bacd0a82 6b7a661ece910b) 飞翔的独角兽 (http:// 10 4 shujuren.org/u/c30620c3e00 ada9ea26771c51df77b04)

一个非原始数据对象,这个是什么呢?不错,就是我们接下来要介绍的索引。 在我看来,序列或数据框的索引有两大用处,一个是通过索引值或索引标签获取目标数据 ,另一个是通过索引,可以使序列或数据框的计算、操作实现自动化对齐,下面我们就来 看看这两个功能的应用。

# 1、通过索引值或索引标签获取数据

```
1. s4 = pd.Series(np.array([1,1,2,3,5,8]))
2. s4
```

如果不给序列一个指定的索引值,则序列自动生成一个从0开始的自增索引。可以通过inde x查看序列的索引:

```
1. s4.index
```

现在我们为序列设定一个自定义的索引值:

```
1. s4.index = ['a','b','c','d','e','f']
2. s4
```

序列有了索引,就可以通过索引值或索引标签进行数据的获取:

```
1. s4[3]
2. s4['e']
3. s4[[1,3,5]]
4. s4[['a','b','d','f']]
5. s4[:4]
6. s4['c':]
7. s4['b':'e']
```

千万注意:如果通过索引标签获取数据的话,末端标签所对应的值是可以返回的!在一维数组中,就无法通过索引标签获取数据,这也是序列不同于一维数组的一个方面。

# 2、自动化对齐

如果有两个序列,需要对这两个序列进行算术运算,这时索引的存在就体现的它的价值了——自动化对齐.

```
1. s5 = pd.Series(np.array([10,15,20,30,55,80]),
2. index = ['a','b','c','d','e','f'])
3. s5
4. s6 = pd.Series(np.array([12,11,13,15,14,16]),
5. index = ['a','c','g','b','d','f'])
6. s6
7.
8. s5 + s6
9. s5/s6
```

由于s5中没有对应的g索引,s6中没有对应的e索引,所以数据的运算会产生两个缺失值Na N。注意,这里的算术结果就实现了两个序列索引的自动对齐,而非简单的将两个序列加总或相除。对于数据框的对齐,不仅仅是行索引的自动对齐,同时也会自动对齐列索引(变量名)

数据框中同样有索引,而且数据框是二维数组的推广,所以其不仅有行索引,而且还存在列索引,关于数据框中的索引相比于序列的应用要强大的多,这部分内容将放在数据查询中讲解。

# 三、利用pandas查询数据

这里的查询数据相当于R语言里的subset功能,可以通过布尔索引有针对的选取原数据的子集、指定行、指定列等。我们先导入一个student数据集:

1. student = pd.io.parsers.read\_csv('C:\\Users\\admin\\Desktop\\student.csv')

#### 查询数据的前5行或末尾5行

- 1. student.head()
- 2. student.tail()

#### 查询指定的行

1. student.ix[[0,2,4,5,7]] #这里的ix索引标签函数必须是中括号[]

## 查询指定的列

1. student[['Name','Height','Weight']].head() #如果多个列的话,必须使用双重中括号

#### 也可以通过ix索引标签查询指定的列

1. student.ix[:,['Name','Height','Weight']].head()

#### 查询指定的行和列

1. student.ix[[0,2,4,5,7],['Name','Height','Weight']].head()

以上是从行或列的角度查询数据的子集,现在我们来看看如何通过布尔索引实现数据的子 集查询。

查询所有女生的信息

1. student[student['Sex']=='F']

# 查询出所有12岁以上的女生信息

1. student[(student['Sex']=='F') & (student['Age']>12)]

# 查询出所有12岁以上的女生姓名、身高和体重

1. student[(student['Sex']=='F') & (student['Age']>12)][['Name','Height','Weight']]

上面的查询逻辑其实非常的简单,需要注意的是,如果是多个条件的查询,必须在&(且)或者|(或)的两端条件用括号括起来。

# 四、统计分析

pandas模块为我们提供了非常多的描述性统计分析的指标函数,如总和、均值、最小值、 最大值等,我们来具体看看这些函数:

首先随机生成三组数据

```
1. np.random.seed(1234)
2. d1 = pd.Series(2*np.random.normal(size = 100)+3)
3. d2 = np.random.f(2,4,size = 100)
4. d3 = np.random.randint(1,100,size = 100)
6. d1.count() #非空元素计算
7. d1.min() #最小值
8. d1.max() #最大值
9. d1.idxmin() #最小值的位置,类似于R中的which.min函数
10. d1.idxmax() #最大值的位置,类似于R中的which.max函数
11. d1.quantile(0.1) #10%分位数
12. d1.sum() #求和
13. d1.mean() #均值
14. d1.median() #中位数
15. d1.mode() #众数
16. d1.var() #方差
17. d1.std() #标准差
18. d1.mad() #平均绝对偏差
19. d1.skew() #偏度
20. d1.kurt() #峰度
21. d1.describe() #一次性输出多个描述性统计指标
```

必须注意的是,descirbe方法只能针对序列或数据框,一维数组是没有这个方法的

这里自定义一个函数,将这些统计描述指标全部汇总到一起:

```
1. def stats(x):
      return pd.Series([x.count(),x.min(),x.idxmin(),
             x.quantile(.25),x.median(),
 3.
             x.quantile(.75),x.mean(),
 4.
             x.max(),x.idxmax(),
 5.
 6.
             x.mad(),x.var(),
 7.
             x.std(),x.skew(),x.kurt()],
 8.
            index = ['Count','Min','Whicn_Min',
                  'Q1','Median','Q3','Mean',
 9.
10.
                  'Max','Which_Max','Mad',
                  'Var','Std','Skew','Kurt'])
11.
12. stats(d1)
```

在实际的工作中,我们可能需要处理的是一系列的数值型数据框,如何将这个函数应用到数据框中的每一列呢?可以使用apply函数,这个非常类似于R中的apply的应用方法。 将之前创建的d1,d2,d3数据构建数据框:

```
    df = pd.DataFrame(np.array([d1,d2,d3]).T,columns=['x1','x2','x3'])
    df.head()
    df.apply(stats)
```

非常完美,就这样很简单的创建了数值型数据的统计性描述。如果是离散型数据呢?就不能用这个统计口径了,我们需要统计离散变量的观测数、唯一值个数、众数水平及个数。你只需要使用describe方法就可以实现这样的统计了。

```
1. student['Sex'].describe()
```

除以上的简单描述性统计之外,还提供了连续变量的相关系数(corr)和协方差矩阵(cov)的求解,这个跟R语言是一致的用法。

```
1. df.corr()
```

关于相关系数的计算可以调用pearson方法或kendell方法或spearman方法,默认使用pearson方法。

5 of 6 2017年06月28日 10:37

1. df.corr('spearman')

如果只想关注某一个变量与其余变量的相关系数的话,可以使用corrwith,如下方只关心x1与其余变量的相关系数:

df.corrwith(df['x1'])

数值型变量间的协方差矩阵

1. df.cov()

今天就介绍到这里,在下一期中我们继续剩余部分的介绍和讲解。

数据人网作者: 刘顺祥

数据分析师,热爱数据分析与挖掘工作,擅长使用R语言,目前自学Python语言。

我们都是数据人,数据是有价值的,坚定不移地利用数据价值创造价值!

数据人网是数据人学习、交流和分享的平台http://shujuren.org (http://shujuren.org)。专注于从数据中学习。

平台的理念:人人投稿,知识共享;人人分析,洞见驱动;智慧聚合,普惠人人。 您在数据人网平台,可以1)学习数据知识;2)创建数据博客;3)认识数据朋友; 4)寻找数据工作;5)找到其它与数据相关的干货。 我们努力坚持做原创,分享和传播数据知识干货!

严禁修改,可以转载,请注明出自数据人网。

评论请先 登录 还没有账号? 注册

机器学习 (http://shujuren.org/category/11) 王路情博客 (http://www.wangluqing.com) 数据分析网 (http://www.afenxi.com) 一起大数据 (http://www.17bigdata.com) Quora问答 (https://www.quora.com) Apache项目 (http://www.apache.org) R语言 (https://www.r-project.org) Python语言 (https://www.python.org) 紫数网 (http://www.zishu010.com) 关于本站 (http://shujuren.org/about) 团队介绍 (http://shujuren.org/team) 联系我们 (http://shujuren.org/contact) 加入我们 (http://shujuren.org/joinus) 版权声明 (http://shujuren.org/copyright) 网站地图 (http://shujuren.org/sitemap)

粵ICP备15083071号 (C)2015 数据人网 (http://shujuren.org/) 版权所有 if (http://www.cnzz.com/stat/website.php?web\_id=1257118786)

2017年06月28日 10:37