



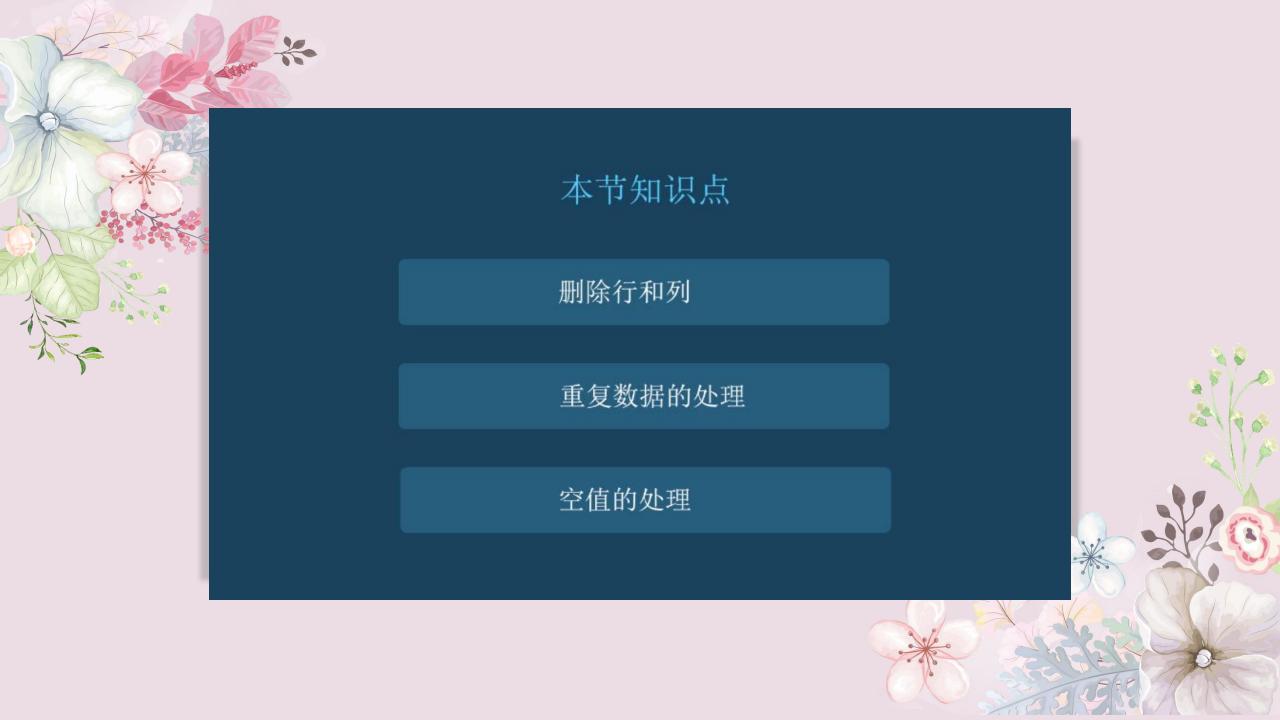
数据七十二变



在上一节我们讲了Pandas对数据的永 久性保存以及对本地数据的读取。

我们分析的数据来源有很多种,例如: 爬取、公司数据库、数据公司等。但是 这些数据中有些数据项是我们不需要的, 甚至可能会存在重复数据和空值的情况。

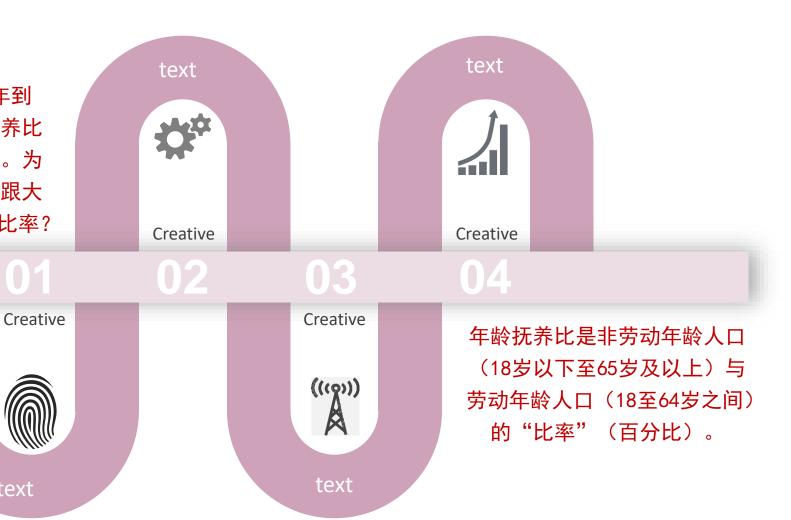
所以,本节我们将继续讲解数据七十二变,看一下数据是如何删除多余的数据和重复数据以及空值的处理。



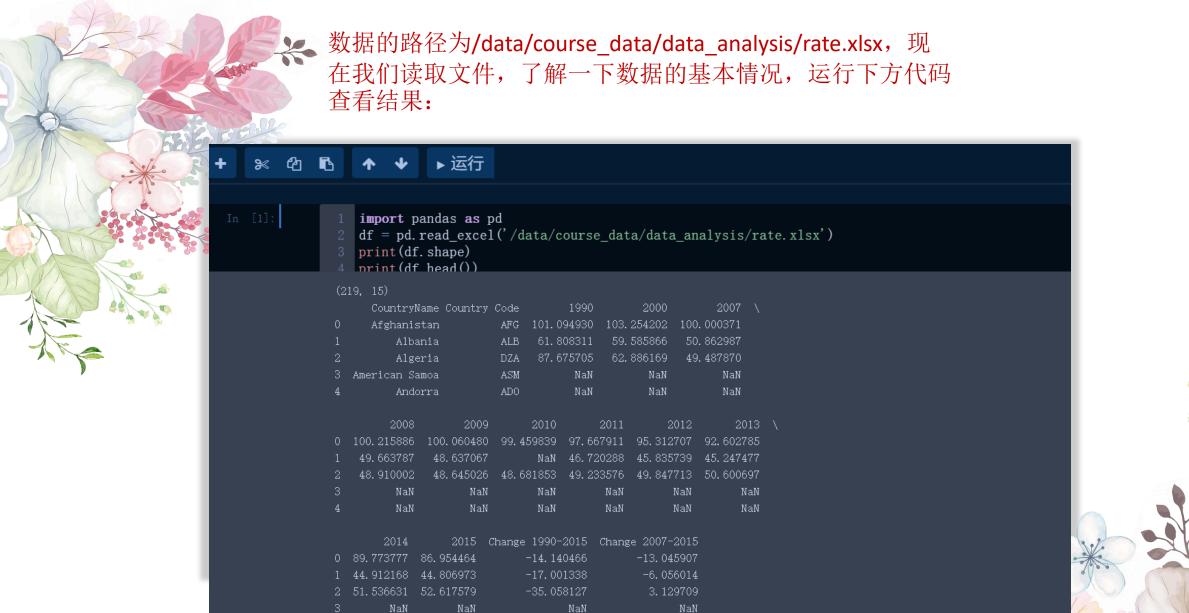
数据七十二变

本节课我们将以"1990年到 2015年多个国家的年龄抚养比 率"数据为课程实验数据。为 了满足你们的好奇心, 先跟大 家科普一下何为年龄抚养比率?

text







NaN

NaN

NaN

NaN





				4					
	Country Name	Country Code	1990	2000	2007	2008	2009	2010	2011
0	Afghanistan	AFG	101.094930	103.254202	100.000371	100.215886	100.060480	99.459839	97.667911
1	Albania	ALB	61.808311	59.585866	50.862987	49.663787	48.637067	NaN	46.720288
2	Algeria	DZA	87.675705	62.886169	49.487870	48.910002	48.645026	48.681853	49.233576
3	American Samoa	ASM	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
4	Andorra	ADO	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN

在结果中我们发现有多个NaN,那NaN表示的是什么数据呢?如果文件的单元格中没有值时,在使用pandas读取后就会用NaN表示,也就是我们常说的空值。

在NumPy模块中提供了nan的值,如果你想要创建一个空值,可以使用下方代码:





代码实现

1 from numpy import nan as NaN



代码实现

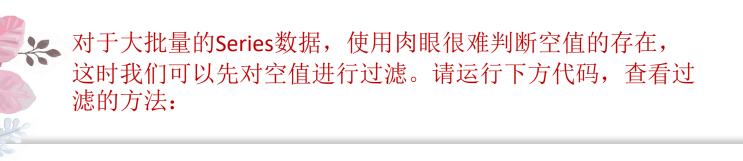
print(type(NaN))

代码实现

1 print(NaN+1)

所以,当我 们不知道的 情况下会影 响我们的计 算结果。 但是,当NaN 可以参与到数 据计算中,最 终的结果却永 远都是NaN。 而且需要注意的是,NaN比较特殊点就是其本身是一种float类型数据。









通过结果我们发现,结果中依然存在空值,并没有过滤掉空值。

```
False
      True
    4.0
     CountryName Country Code
                         AFG 101.094930 103.254202 100.000371
     Afghanistan
                         ALB 61.808311 59.585866 50.862987
         Algeria
                        DZA 87.675705 62.886169 49.487870
3 American Samoa
                                    NaN
                                               NaN
                                                          NaN
                                    NaN
                                               NaN
                                                          NaN
0 100.215886 100.060480 99.459839 97.667911 95.312707 92.602785
   49.663787 48.637067
                              NaN 46.720288 45.835739 45.247477
              48. 645026 48. 681853 49. 233576 49. 847713 50. 600697
   48.910002
         NaN
                    NaN
                               NaN
                                         NaN
                                                   NaN
                                                              NaN
         NaN
                    NaN
                               NaN
                                         NaN
                                                   NaN
                                                             NaN
                 2015 Change 1990-2015 Change 2007-2015
0 89.773777 86.954464
                            -14. 140466
                                             -13.045907
1 44.912168 44.806973
                                              -6.056014
2 51.536631 52.617579
                            -35.058127
                                               3.129709
        NaN
                                                    NaN
                  NaN
                                   NaN
        NaN
                  NaN
                                   NaN
                                                    NaN
     True
    Fa1se
    4.0
```



所以在DataFrame类 型数据中,一般我 们会将存在NaN的数 据使用dropna()方法 全部删掉:

代码片段

1 df1 = df.dropna()

dropna()是删除 空值数据的方 法,默认将只 要含有NaN的 整行数据删掉, 如果想要删除 整行都是空值 的数据需要添 加how='all'参数。



编辑标题

我们也可以 使用thresh参 数筛选想要 删除的数据, thresh=n保留 至少有n个非 NaN数据的行。

如果想要对 列做删除操 作,需要添 加axis参数, axis=1表示列, axis=0表示行。







01. labels: 就是要删除的行列的名字,用列表给定。

02. index: 直接指定要删除的行。

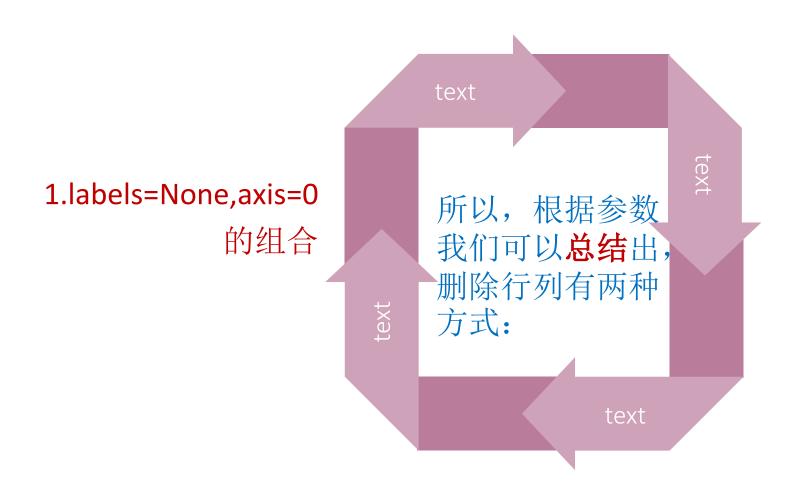
03. columns: 直接指定要删除的列

04. inplace=False: 默认该删除操作不改变原数据,而

是返回一个执行删除操作后的新dataframe。

05. inplace=True:则会直接在原数据上进行删除操作,

删除后无法返回。



2.index 或 columns 直接 指定要删除的行或列

```
1 import pandas as pd
2 df = pd.read_excel('/data/course_data/data_analysis/rate.xlsx')
3 # 删除第0行和第1行
4 # df.drop(labels=[0,1],axis=0)
5
6 # 删除列名为1990的列
7 df.drop(axis=1,columns=1990)
```

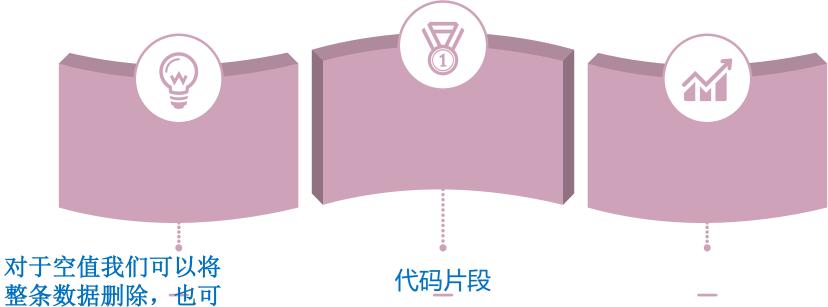
在代码框中,尝试删除一行数据和一列数据



代码片段



©2 空值的处理



整条数据删除,也可以使用fillna()方法对空值进行填充。

df.fillna(value=None, method=None, axis=None, in place=False, limit=None, downcast=None, **kwargs)

注意: method参数不能与value参数同时出现。



03 重复数据的处理

重复数据的存在有时不仅会降低分析的准确度,也会降低分析的效率。所以我们在整理数据的时候应该将重复的数据删除掉。

利用duplicated() 函数可以返回每一 行判断是否重复的 结果(重复则为 True)。

```
import pandas as pd
    df = pd. read_excel('/data/course_data/data_analysis/rate.xlsx')
    # 返回重复的结果
    print(df. duplicated())
       False
       False
       False
       False
       False
214
       False
       False
216
       False
217
       False
       False
Length: 219, dtype: bool
```

运行左面的代码, 观察结果是否有重 复数据:

通过结果我们发现,返回的是一个值为Bool类型的Series,如果当前行所有列的数据与前面的数据是重复的就返回True;反之,则返回False。

03 重复数据的处理

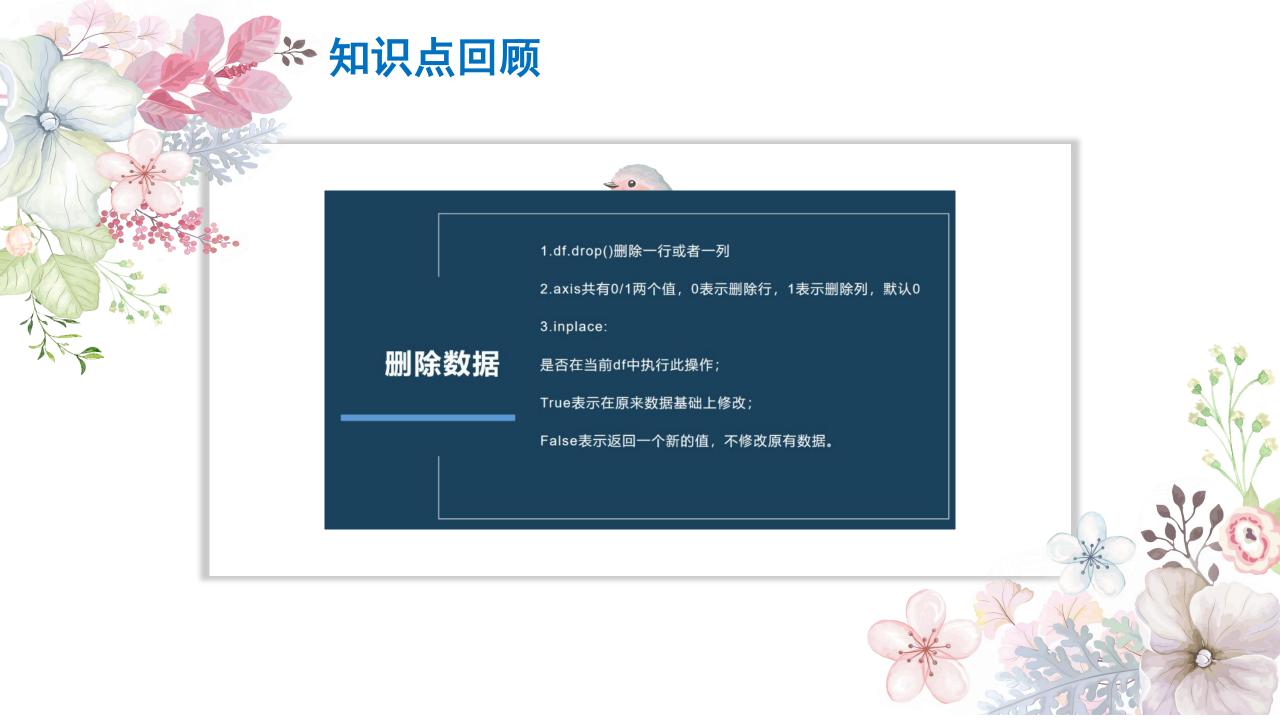
可以使用
drop_duplicates()将重
复的数据行进行删除。
代码片段

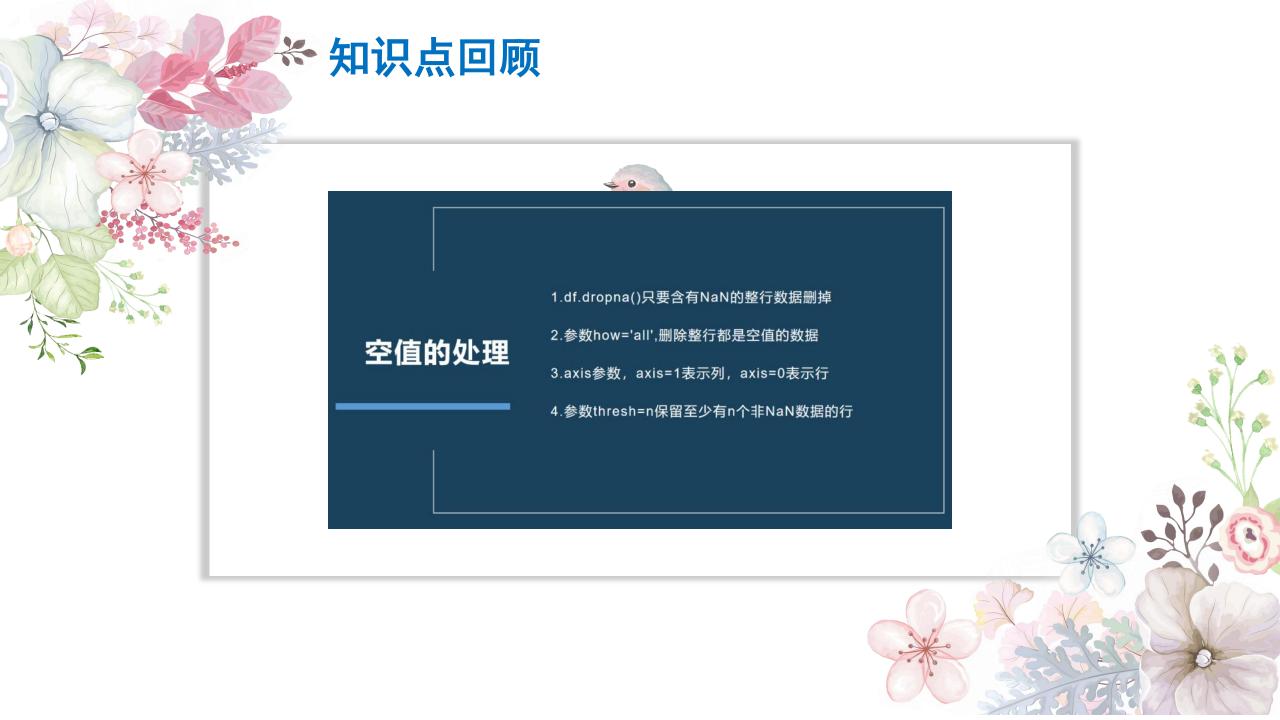
df.drop_duplicates()

我们也可以只可以通过判断某一列的重复数据,然后进行删除。

代码片段 df.drop_duplicates(['Count ryName'],inplace=False) 其中['CountryName']表示对比 CountryName例数据是否有重 复,inplace用来控制是否直接 对原始数据进行修改。













第一步:明确目标 🔺

从自2009-2010赛季以来的英格兰当地足球比赛结果数据中,删除2009/2010赛季的所有数据以及country列。文件路径为/data/course_data/data_analysis/sccore_game.xlsx



第二步:分析过程 ▲

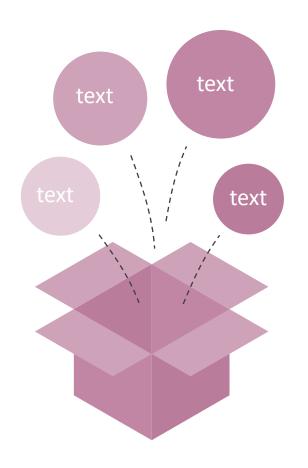
名词解释

- game_date-比赛时间
- country-国家
- tournament-锦标赛
- season-赛季
- home field-主场场地
- home team-主场球队
- away team-客场球队
- home team score-主场球队得分
- away team score-客场球队得分
- home team score extra time-主持球队加时赛
- away_team_score_extra_time-客场球队加时赛









(2143)		A		61.13		`
0.0	game_date			home_field		
36		FA Community Shiel				
2632			p 2010/2011			
	2010-08-07		0 2010/2011		Bury	
	2010-08-07		0 2010/2011		Crewe	
	2010-08-07	League Tw	o 2010/2011		Gillingham	
	2019-11-09		p 2019/2020		Colchester	
	2019-11-09		p 2019/2020		Cheltenham	
27487	2019-11-09		p 2019/2020		Carshalton	
27488	2019-11-09	FA Cu	p 2019/2020	True	MK Dons	
27489	2019-11-09	FA Cu	p 2019/2020	True	Tranmere	
	away_	_team home_team_sco	re away_tea	m_score \		
36	Manchester	r Utd				
2632	Wat	tford				
2633	Port	Vale	0			
2634	Here	eford	0			
2635	Chelte	enham				
27485	Cove	entry	0			
27486	Swi	indon				
27487	Bostor	n Utd		4		
27488	Port	Vale	0			
27489	Wyc	combe				
0.0	nome_tear	m_score_extra_time	away_team_s			
36		1.0). 0	
2632		NaN			VaN	
2633		NaN			VaN	
2634		NaN			VaN	
2635		NaN		1	NaN	
2748		NaN		1	VaN	
2748	6	NaN		1	VaN	
2748	7	NaN		1	VaN	
2748	8	NaN		1	NaN	
2748	9	NaN		1	NaN	
[248	59 rows x 10	O columns]				





第一步:明确目标 🔺

观察文件 (/data/course_data/data_analysis/04Books. xlsx) 中的商品的单价 (OnePrice) 和购买数量 (Count)

第二步:分析过程 ▲

计算出对应的总价 (Price)。

计算Price的值(这种方法是列与列之间对齐后进行计算)
books["Price"] = books['OnePrice'] * books['Count']
print(books)
如果只想算某一段就可以,使用循环迭代(是单元格与单元格之间的操作)
for i in range(5,16):
books["Price"].iloc[i] = books["OnePrice"].iloc[i] *
books["Count"].iloc[i]
print(books)

text here

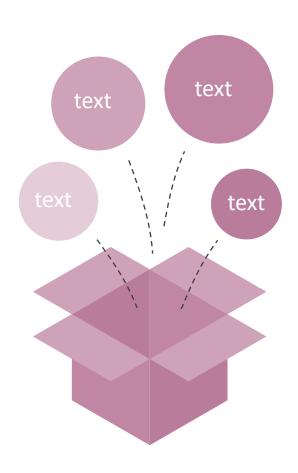
text here text here

import pandas as pd 编辑标题

books = pd.read_excel('/data/course_data/data_analysis/04Books.xlsx',index_col = 'ID')
print(books)

text here





	Name	OnePrice	Count	Price
ID				
1	Product_001	9.82	5	NaN
2	Product_002	11.99	4	NaN
3	Product_003	9.62	6	NaN
4	Product_004	11.08	8	NaN
5	Product_005	7. 75	3	NaN
6	Product_006	7.34	4	NaN
7	Product_007	10. 97	6	NaN
8	Product_008	11. 14	7	NaN
9	Product_009	8.98	2	NaN
10	Product_010	9. 18	3	NaN
11	Product_011	8.31	4	NaN
12	Product_012	7. 29	9	NaN
13	Product_013	8.36	5	NaN
14	Product_014	9. 16	6	NaN
15	Product_015	10.31	3	NaN
16	Product_016	10. 26	6	NaN
17	Product_017	11. 95	8	NaN
18	Product_018	11. 22	2	NaN
19	Product_019	10. 95	4	NaN
20	Product_020	8. 82	6	NaN

