法律声明

□ 本课件包括:演示文稿,示例,代码,题库,视频和声音等,小象学院拥有完全知识产权的权利;只限于善意学习者在本课程使用,不得在课程范围外向任何第三方散播。任何其他人或机构不得盗版、复制、仿造其中的创意,我们将保留一切通过法律手段追究违反者的权利。

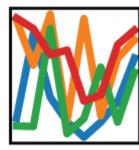


关注 小象学院











Pandas进阶及统计分析

--Robin



目录

- 基本数据对象及操作
- 数据清洗
- 数据合并及分组
- 透视表
- 实战案例1-2: 中国五大城市PM2.5数据分析 (2)



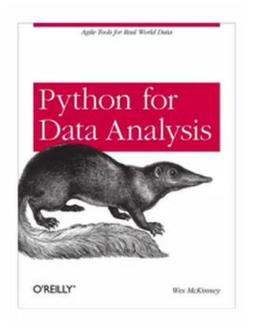
目录

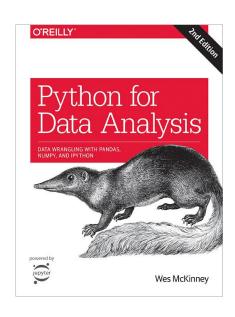
- 基本数据对象及操作
- 数据清洗
- 数据合并及分组
- 透视表
- 实战案例1-2: 中国五大城市PM2.5数据分析 (2)

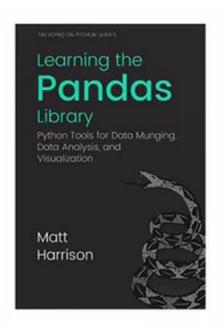


Pandas

- 2008年由Wes McKinney创建
- 一个强大的分析结构化数据的工具集
- 基础是NumPy,提供了高性能矩阵的运算



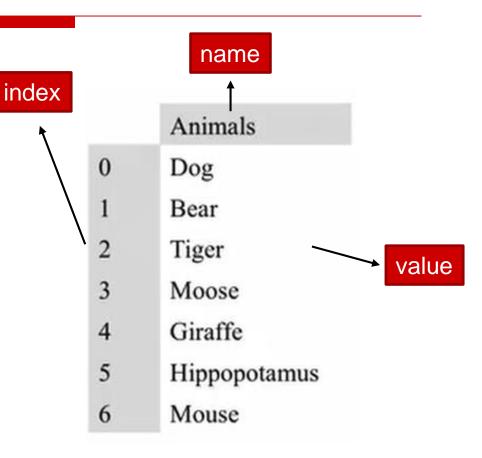






Series

- 类似一维数组的对象
- 通过list构建Series
 - ser_obj = pd.Series(range(10))
- 由数据和索引组成
 - 索引在左,数据在右
 - 索引是自动创建的
- 获取数据和索引
 - ser_obj.index, ser_obj.values
- 预览数据
 - ser_obj.head(n)





Series (续)

- 通过<mark>索引名(字符串)</mark>获取数据, ser_obj['idx_name'], 或 ser_obj.loc['idx_name']
 - 如果索引名不存在,则新建一项记录
- 通过in判断数据是否存在, Series也可看作定长、有序的字典
- 通过索引位置(整型数据)获取数据, ser_obj.iloc[idx]
- 索引与数据的对应关系仍保持在数组运算的结果中
- 通过dict构建Series
- name属性
 - ser_obj.name, ser_obj.index.name
- Pandas会根据数据类型自动处理缺失数据
 - 如object -> None, float -> NaN

• 仍然可以使用NumPy中的向量化操作

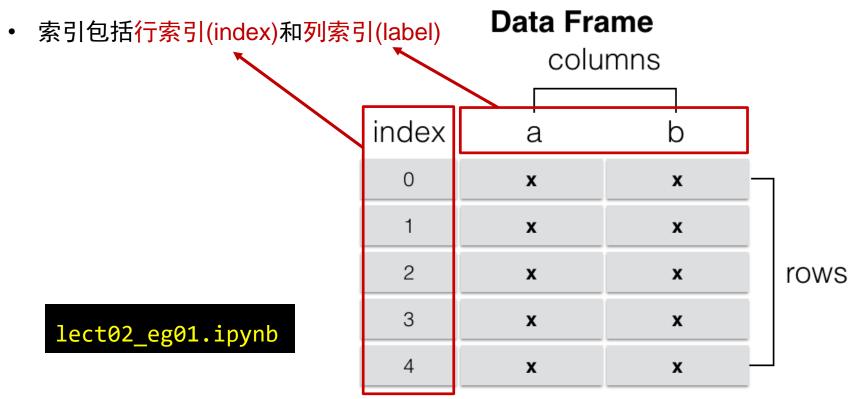


随堂测验



DataFrame

- 类似多维数组/表格数据 (如, excel, R中的data.frame)
- 每列数据可以是不同的类型





DataFrame

- 通过ndarray构建DataFrame
- 通过dict构建DataFrame
- 通过列索引获取列数据(Series类型)
 - df_obj[label] 或 df_obj.label
- 增加列数据,类似dict添加key-value
 - df_obj[new_label] = data
- 删除列
 - del df_obj[col_idx]



索引操作

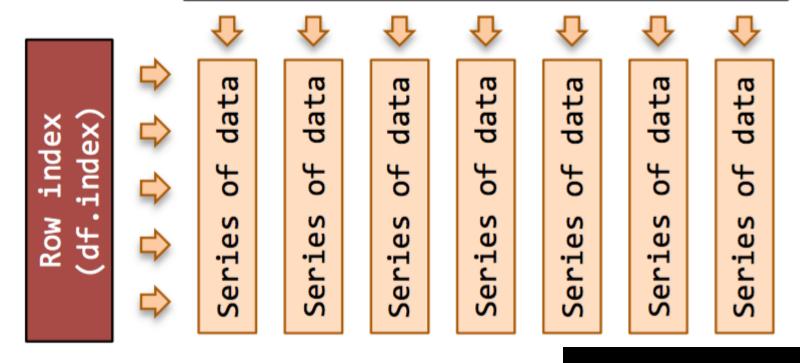
- Series索引
 - 行索引, ser_obj['label'], ser_obj[pos]
 - 切片索引, ser_obj[2:4], ser_obj['label1': 'label3']
 - 注意,按索引名切片操作时,是包含终止索引的。
 - 不连续索引, ser_obj[['label1', 'label2', 'label3']]
 ser_obj[[pos1, pos2, pos3]]
 - 布尔索引



索引操作(续)

DataFrame索引

Column index (df.columns)





索引操作(续)

- DataFrame索引
 - 列索引: df_obj['label']
 - 不连续索引:df_obj<mark>[</mark> ['label1', 'label2'] **]**
- 注意从DataFrame中取出的数据进行操作后,会对原始数据产生影响。为了保证不对原始数据产生影响,应该使用copy()产生一个副本。在副本上进行操作。
- 数据读取
 - pd.read_csv()
 - index_col: 指定索引列
 - usecols: 指定需要读取的列



索引操作总结

- Pandas的索引可归纳为3种
- .loc,标签索引
- .iloc, 位置索引
- loc与iloc主要用于行索引
- .ix,标签与位置混合索引
 - 先按标签索引尝试操作,然后再按位置索引尝试操作
- 注意
 - DataFrame索引时可将其看作ndarray操作
 - 标签的切片索引是包含末尾位置的



索引对象Index

- Series和DataFrame中的索引都是Index对象
- 不可变(immutable)
 - 保证了数据的安全
- 常见的Index种类
 - Index
 - Int64Index
 - MultiIndex, "层级"索引
 - DatetimeIndex, 时间戳类型
- 重置索引 reset_index(),将索引重新赋值为0-1
- 重命名列名: df.rename(columns={old_col: new_col}, inplace=True)



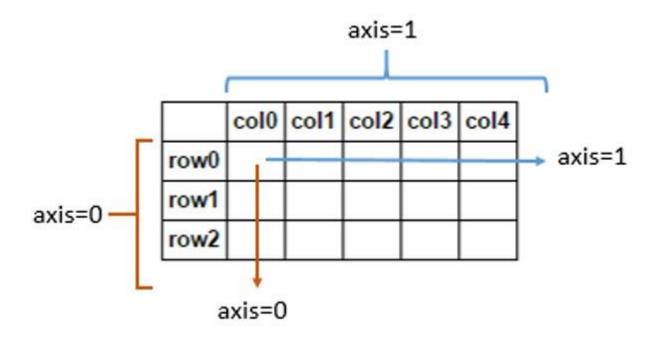
随堂测验





轴的方向

- axis=0, 表示纵向计算
- axis=1, 表示横向计算





Boolean mask(布尔值遮罩 纯字面翻译 ☺)

	df			Boolean mask				result	
	Animals	Owners						Animals	Owners
0	Dog	Chris		True	True		0	Dog	Chris
1	Bear	Kevyn		True	True		1	Bear	Kevyn
2	Tiger	Bob	+	False	False	_	3	Moose	Vinod
3	Moose	Vinod		True	True	_			
4	Giraffe	Daniel		False	False				
5	Hippo	Fil		False	False				
6	Mouse	Stephanie		False	False				



层级索引(hierarchical indexing)

- MultiIndex对象
- set_index(['a','b'], inplace=True), 注意a, b的先后顺序
- 选取子集
 - 外层选取 ser_obj.loc['outer_index']
 - 内层选取 ser_obj.loc['out_index', 'inner_index']
- 常用于分组操作、透视表的生成等
- 交换分层顺序
 - swaplevel()
- 排序分层
 - sort_index(level=)



层级索引(续)

		0	1	2	3
bar	one	-1.133800	0.548640	1.109034	0.643708
Dai	two	-0.792654	0.518681	-0.611958	0.913413
baz	one	0.775624	-2.520829	-0.472691	-0.557803
Daz	two	0.190005	0.435193	1.635680	1.584821
foo	one	-0.592235	-0.361735	1.336444	-1.280014
100	two	-1.016622	1.409086	0.114743	0.408211
auv	one	0.662941	-1.258482	-0.373214	-0.974658
qux	two	-0.931004	0.596507	0.148323	0.475039



目录

- 基本数据对象及操作
- 数据清洗
- 数据合并及分组
- 透视表
- 实战案例1-2: 中国五大城市PM2.5数据分析 (2)



数据清洗

数据清洗

- 是数据分析关键的一步,直接影响之后的处理工作
- 数据需要修改吗?有什么需要修改的吗?数据应该怎么调整才能适用于接下 来的分析和挖掘?
- 是一个迭代的过程,实际项目中可能需要不止一次地执行这些清洗操作



数据清洗

处理缺失数据

- 判断数据缺失,ser_obj.isnull(), df_obj.isnull(), 相反操作为notnull()
- 处理缺失数据
 - df.fillna(), df.dropna()
 - df.ffill(), 按之前的数据填充
 - df.bfill(),按之后的数据填充
 - 项目中使用ffill或bfill时,注意数据的排列顺序





随堂测验



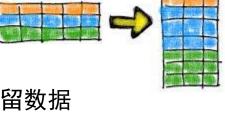


数据清洗

数据变形

- 处理重复数据
 - 判断数据是否重复,duplicated()
 - 去除重复数据, drop_duplicates(), 可指定列及如何保留数据
- 使用函数或map转化数据,通常根据字典进行数据转化
- 替换值, replace()
- 离散化和分箱操作, pd.cut(), 返回Categorical对象
- 哑变量操作, pd.get_dummies()
- 向量化字符串操作
 - 字符串列元素中是否包含子字符串, ser_obj.str.contains()
 - 字符串列切片操作, ser_obj.str[a:b]

• ...





数据清洗

• 向量化字符串操作(续)

Method	Description
cat	Concatenate strings element-wise with optional delimiter
contains	Return boolean array if each string contains pattern/regex
count	Count occurrences of pattern
extract	Use a regular expression with groups to extract one or more strings from a Series of strings; the result will be a DataFrame with one column per group
endswith	Equivalent to x.endswith(pattern) for each element
startswith	Equivalent to x.startswith(pattern) for each element
findall	Compute list of all occurrences of pattern/regex for each string
get	Index into each element (retrieve i-th element)
isalnum	Equivalent to built-in str.alnum
isalpha	Equivalent to built-in str.isalpha
isdecimal	Equivalent to built-in str.isdecimal
isdigit	Equivalent to built-in str.isdigit
islower	Equivalent to built-in str.islower
isnumeric	Equivalent to built-in str.isnumeric
isupper	Equivalent to built-in str.isupper
join	Join strings in each element of the Series with passed separator
len	Compute length of each string
lower, upper	Convert cases; equivalent to x.lower() or x.upper() for each element



随堂测验





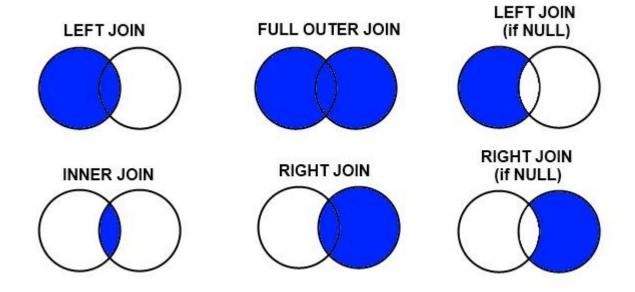
目录

- 基本数据对象及操作
- 数据清洗
- 数据合并及分组
- 透视表
- 实战案例1-2: 中国五大城市PM2.5数据分析 (2)



数据合并

• 维恩图或文氏图(Venn diagram)





pd.merge

- 根据单个或多个键将不同DataFrame的行连接起来
- 默认将重叠列的列名作为"外键"进行连接
 - on显示指定"外键"
 - left_on, 左侧数据的"外键"
 - right_on, 右侧数据的"外键"
- 默认是"内连接"(inner),即结果中的键是交集



pd.merge (续)

- how指定连接方式
- "外连接"(outer),结果中的键是并集
- "左连接" (left)
- "右连接" (right)
- 处理重复列名
 - suffixes, 默认为_x, _y
- 按索引连接
 - left_index=True或right_index=True



函数应用

- 可直接使用NumPy的ufunc函数,如abs等
- 通过apply将函数应用到行或列上
 - 注意指定轴的方向,默认axis=0
- 通过applymap将函数应用到每个数据上
- apply的使用场景比applymap要多



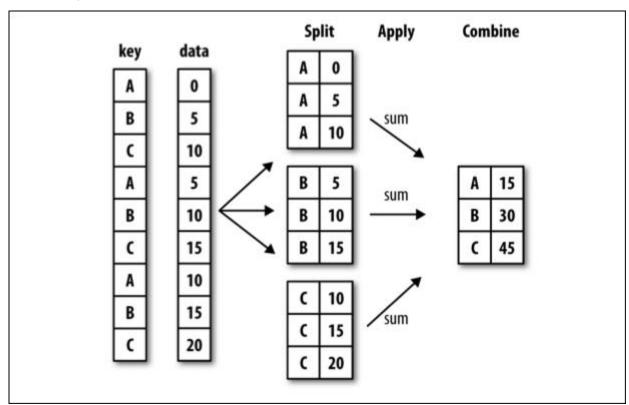
分组 (groupby)

- 对数据集进行分组,然后对每组进行统计分析
- pandas能利用groupby进行更加复杂的分组运算
- 分组运算过程
 - split->apply->combine
 - 拆分:进行分组的根据
 - 应用:每个分组运行的计算规则
 - 合并: 把每个分组的计算结果合并起来



分组 (续)

- 分组运算过程
 - split->apply->combine



分组 (续)

- GroupBy对象: DataFrameGroupBy, SeriesGroupBy
- GroupBy对象没有进行实际运算,只是包含分组的中间数据
- 对GroupBy对象进行分组运算/多重分组运算,如mean()
 - 非数值数据不进行分组运算
- size() 返回每个分组的元素个数
- 按列名分组, obj.groupby('label')
- 按列名多层分组, obj.groupby(['label1', 'label2'])->多层dataframe
- 按自定义的函数分组
 - 如果自定义函数,操作针对的是index
- 实际项目中,通常可以先<mark>人为构造</mark>出一个分组列,然后再进行groupby



分组(续)

- GroupBy对象支持迭代操作
 - 每次迭代返回一个元组 (group_name, group_data)
 - 可用于分组数据的具体运算

聚合 (aggregation)

- grouped.agg(func),数组产生标量的过程,如mean()、count()等
- 常用于对分组后的数据进行计算
- 内置的聚合函数: sum(), mean(), max(), min(), count(), size(), describe()
- 可通过字典为每个列指定不同的操作方法
- 可自定义函数,传入agg方法中



目录

- 基本数据对象及操作
- 数据清洗
- 数据合并及分组
- 透视表
- 实战案例1-2: 中国五大城市PM2.5数据分析 (2)



透视表

原始数据





金额汇总	列标签 ▼			
行标签	▼ 一月	二月	三月	总计
娱乐	¥100	¥125	¥120	¥345
日用杂货	¥235	¥240	¥260	¥735
日常开销	¥175	¥225	¥200	¥600
交通	¥ 74	¥ 115	¥ 90	¥279
总计	¥ 584	¥ 705	¥ 670	¥1,959



透视表

df.pivot_table(values, index, columns, aggfunc, margins)

values: 透视表中的元素值(根据聚合函数得出的)

• index: 透视表的行索引

columns:透视表的列索引

• aggfunc: 聚合函数, 可以指定多个函数

• margins:表示是否对所有数据进行统计



随堂测验





目录

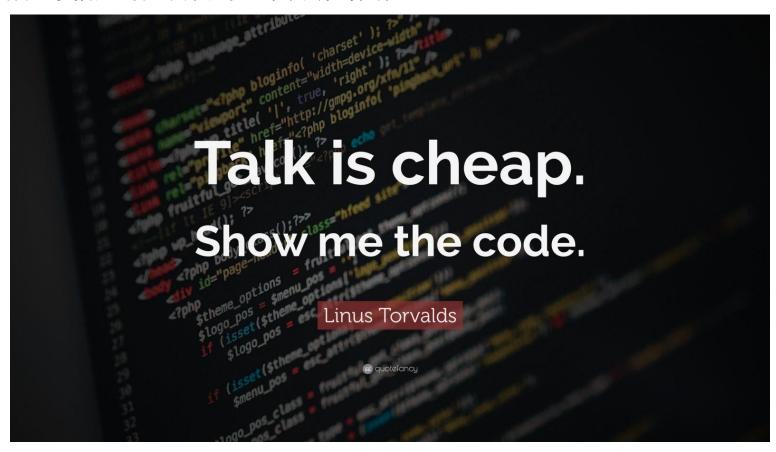
- 基本数据对象及操作
- 数据清洗
- 数据合并及分组
- 透视表
- 实战案例1-2: 中国五大城市PM2.5数据分析 (2)



实战案例 1-2

项目名称:中国五大城市PM2.5数据分析(2)

• 请参考相应的配套代码及案例讲解文档





疑问

□问题答疑: http://www.xxwenda.com/

■可邀请老师或者其他人回答问题

小象问答邀请 @Robin_TY 回答问题





联系我们

小象学院: 互联网新技术在线教育领航者

- 微信公众号: 小象学院



