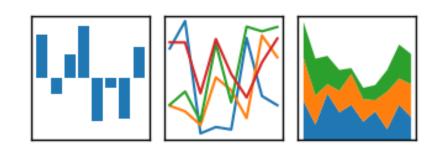
Pandas







基于NumPy构建,利用它的高级数据结构和操作工具,可使数据分析工作变得更加便捷高效.

符号标记

S 一个Series对象.

df | 一个DataFrame对象.

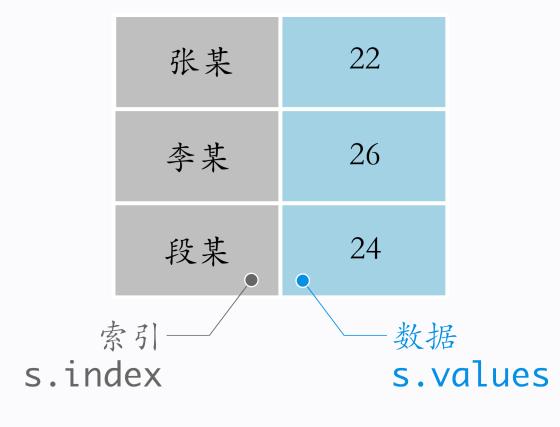
导入包(Pandas 0.20.1)

import numpy as np import pandas as pd

基本数据结构

Series

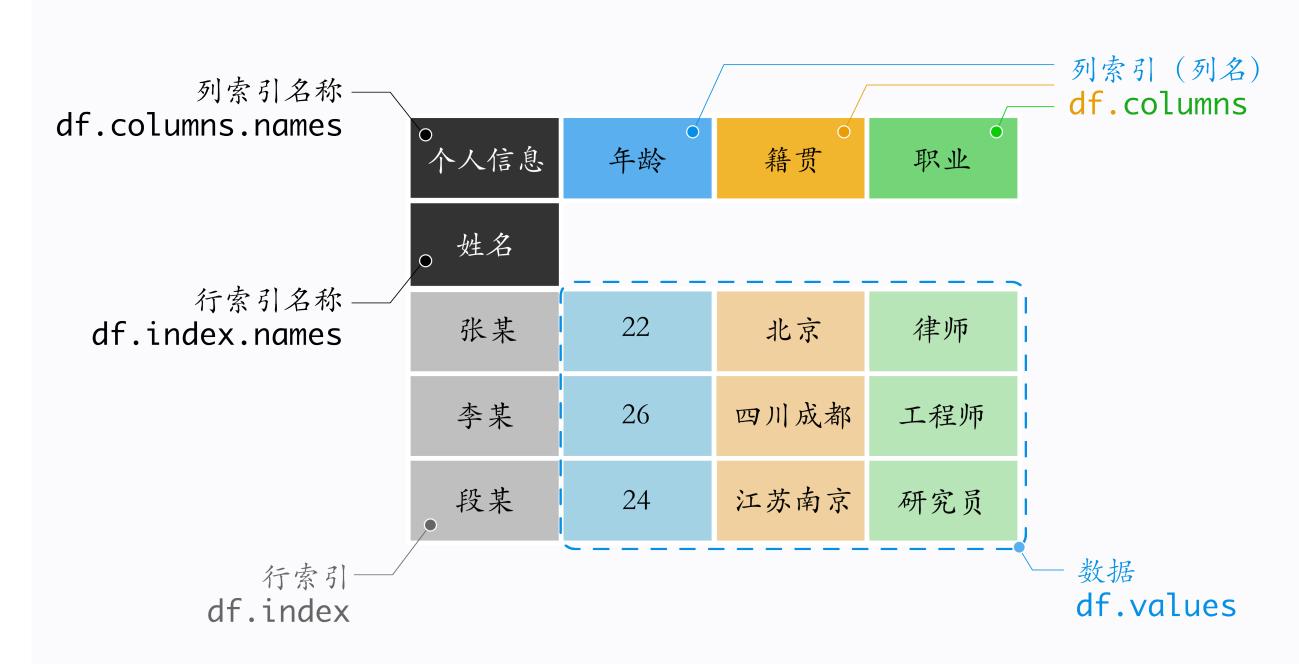
一维数据结构,包含行索引和数据两个部分.



s = pd.Series([14, 15, 17], index=[u'张某', u'李某', u'段某'])

DataFrame

二维数据结构,包含带索引的多列数据,各列的数据类型可能不同.



文件读写

从文件中读取数据(DataFrame)

pd.read_csv() 从CSV文件读取.

参数: file, 文件路径; sep, 分隔符; index_col, 用作行索引的一列或者 多列; usecols, 选择列; encoding, 字符编码类型, 通常为'utf-8'.

pd.read_table() | 从制表符分隔文件读取,如TSV.

pd.read_excel() | 从Excel文件读取.

pd.read_sql() 从SQL表或数据库读取.

pd.read_json() 从JSON格式的URL或文件读取.

pd.read_clipboard() | 从剪切板读取.

将DataFrame写入文件

df.to_csv() | 写入CSV文件.

参数: file,文件路径; sep,分隔符; columns,写入文件的列; header,是否写入表头; index,是否写入索引.

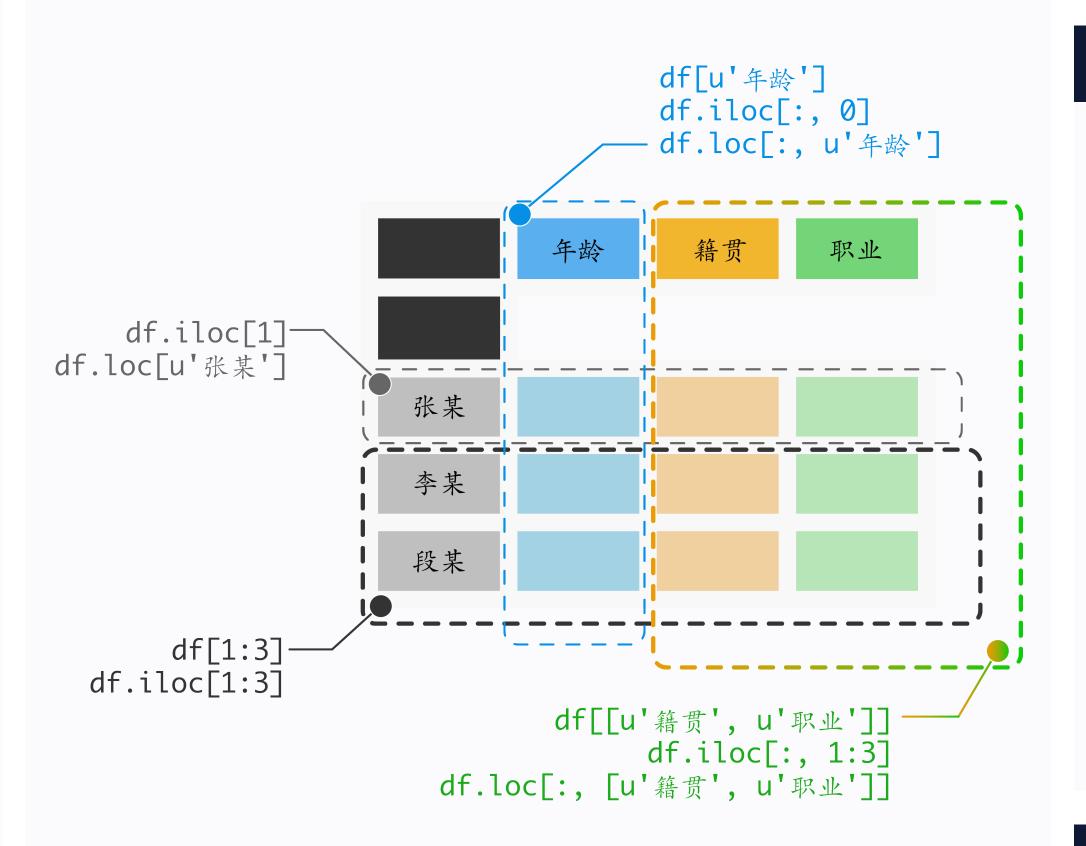
df.to_excel() | 写入Excel文件.

df.to_sql() | 写入SQL表或数据库.

df.to_json() | 写入JSON格式的文件.

df.to_clipboard() | 写入剪切板.

数据索引



df[5:10] | 通过切片方式选取多行.
df[col_label] or df.col_label | 选取列.
df.loc[row_label, col_label] | 通过标签选取行/列.

df.iloc[row_loc, col_loc] | 通过位置(自然数)选取行/列.

数据探索

s.unique() 唯一值.
s.value_counts() 唯一值及其计数.
df.head(n) 前n行数据.
df.tail(n) 后n行数据.

df.sample(n) | 随机采样的n行数据.

df.shape | 行数和列数.

df.info() | 样本数、数据类型和内存占用等信息.

df.describe() 描述性统计信息汇总.

筛选与过滤

df[u'职业'].isin([u'研究员']) 判断"职业"是否包含"研究员".

df[df[u'年龄'] > 25] | 逻辑表达式筛选行. df.loc[df[u'年龄'] > 25, [u'职业']] | 逻辑表达式筛选行,并筛选列.

df.filter('regex') | 筛选满足表达式的列.

df.drop([u'李某'], axis=0) | 删除"李某"行.df.drop([u'年龄'], axis=1) | 删除"年龄"列.

df.drop_duplicates() | 删除重复样本.

df.select_dtypes() 根据数据类型包含(in-clude)或去除(exclude)列.

调整索引和修改标签

inplace=True,更改原始Pandas对象;axis=0,纵向轴;axis=1,横向轴.

df.astype({u'年龄':'int8'}) | 数据类型转换. df.index = ['a', 'b', 'c'] | 修改行索引.

df.columns = ['a', 'b', 'c'] | 修改列索引.

df.set_index() 设置某一列为索引.

df.reset_index() 重置索引为自然数索引.

df.reindex(index, columns=['A', 'B']) | 根

据index和columns进行重排.

df.rename(index, columns={'A':'B'}) | 对行索引或列标签进行修改.

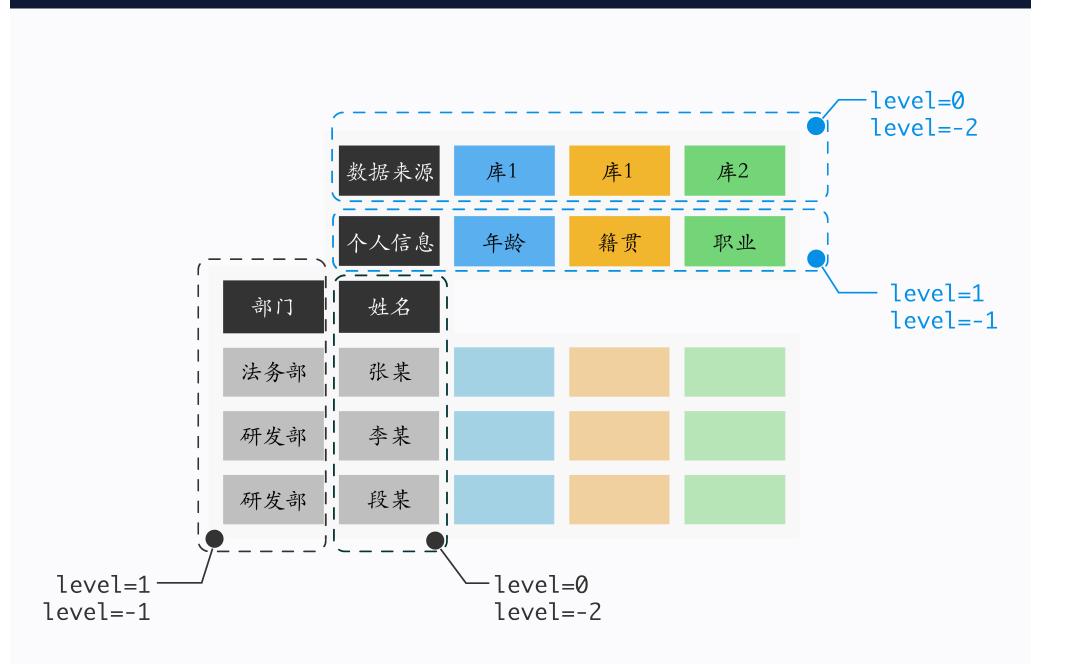
排序和排名

df.sort_index(axis=0) | 按照行索引进行排序. df.sort_values('A', axis=0) | 根据 "A" 列值 进行升序排列.

df.sort_values('A', ascending=False) 根据 "A" 列值进行降序排列.

df.rank(axis=0) | 返回元素在所属列的排名.

层次化索引



df.index = [[u'法务部', u'研发部', u'研发部'], [u'张某', u'李某', u'段某']] | 创建层次化索引.

df.index.names = [u'部门', u'姓名'] 创建行索引名称.

df.swaplevel(0, 1) | 互换行索引级别.

df.reorder_levels([1, 0]) | 重排行索引级别. df.xs(u'年龄', level=1, axis=1) | 根据某一层级进行交叉选择.

统计函数

df.sum() | 求和.

df.mean() 均值.

df.max() 最大值.

df.min() | 最小值.

df.median() 中位数.

df.quantile([0.25, 0.75]) | 分位数.

df.std() 标准差.

df.var() 方差.

df.cumsum() 累和.

df.mode() 众数.

df.corr() 相关系数矩阵.

df.cov() 协方差矩阵.

df.corrwith() | 不同Pandas对象之间的相关性.

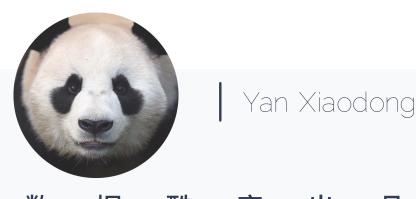
缺失值检测与处理

df.isnull() | 判断每个元素是否为缺失值.

df.notnull() | 判断每个元素是否为非缺失值.

df.fillna({'A':1, 'B':22}) | 多列缺失值填补. df.dropna() | 删除缺失值所在行/列.

参数: axis,操作轴,默认为横向,即丢弃行;how,丢弃方式;subset,考虑部分行和列;thresh,非缺失值数量下限.



Pandas



数据合并

数据融合(merge)

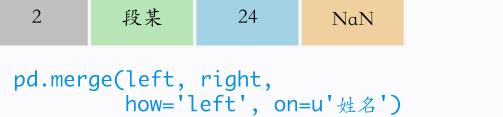


	姓名	籍贯
7	张某	北京
8	right 李某	四川成都
9	钱某	江苏南京

LIIILEI					
	姓名	年龄	籍贯		
0	张某	22	北京		
1	李某	26	四川成都		
pd.merge(left, right, how='inner', on=u'姓名')					



left					
	姓名	年龄	籍贯		
0	张某	22	北京		
1	李某	26	四川成都		
2	郎 甘	24	NI ~ NI		

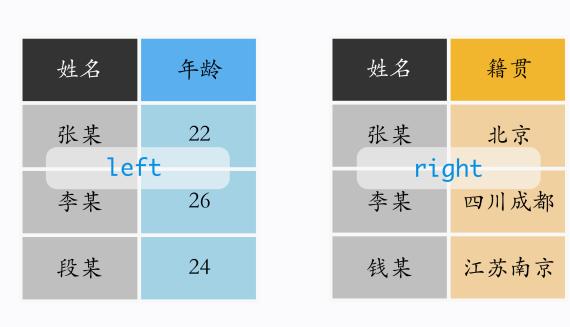


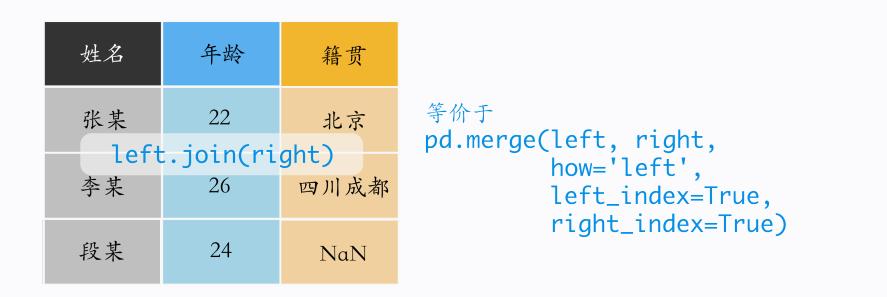
right					
	姓名	年龄	籍贯		
0	张某	22.0	北京		
1	李某	26.0	四川成都		
2	钱某	NaN	江苏南京		

pd.merge(left, right, how='right', on=u'姓名')

pd.merge(left, right) | 类数据库的数据融合操作. 参数: how, 融合方式,包括左连接、右连接、内连接(默认)和外连接; on,连 接键; left_on, 左键; right_on, 右键; left_index, 是否将left行索引作 为左键; right_index, 是否将right行索引作为右键.

数据融合(join)





right_index=True)

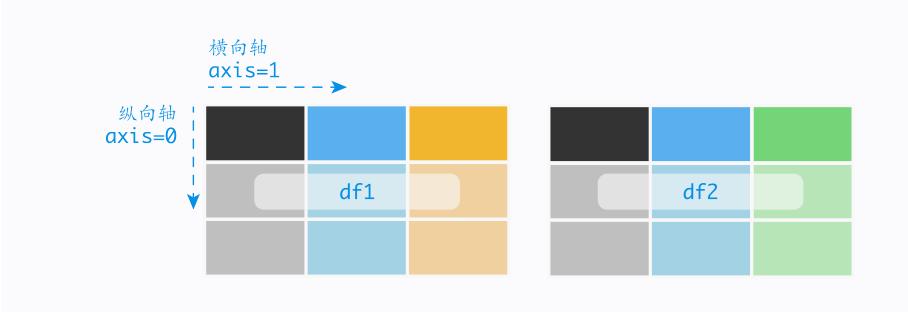
left.join(right) | 在索引上的数据融合操作.

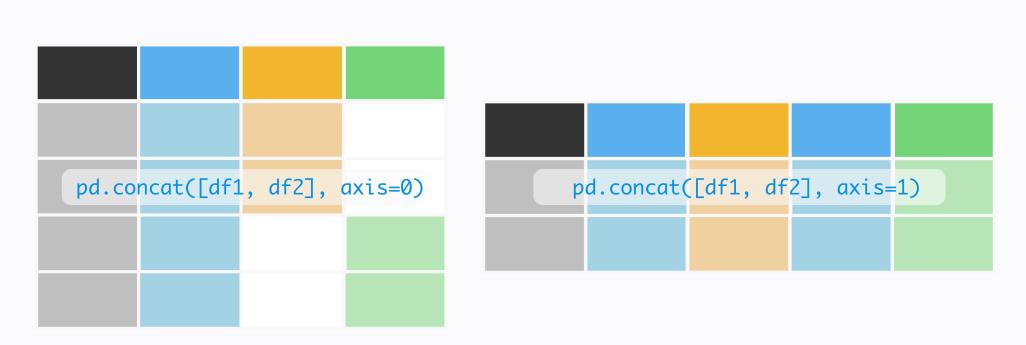
数据融合(combine_first)

left.combine_first(right)

在数据融合的同时(行索引和列索引取并集),使用right 中的值填补1eft中相应位置的缺失值.

轴向连接





pd.concat([df1, df2]) | 轴向连接多个DataFrame.

轴向旋转和数据转换

轴向旋转

df.stack() | 将数据的列"旋转"为行. df.unstack() 将数据的行"旋转"为列.

数据转换

s.map() | 利用函数或映射进行数据转换. df.applymap() | 利用函数或映射进行数据转换. df.replace() | 替换元素值.

df.columns.map(str.upper) | 将列名转换为大写.

数据聚合与分组运算

df.groupby('A') 根据 "A" 列的值进行分组,并返 回一个GroupBy对象.

df.groupby(['A', 'B']) | 根据 "A" 列和 "B" 列的 值组合进行分组,并返回一个GroupBy对象.

df.groupby('A')['B'].mean() 根据 "A" 列的值 进行分组,并计算每一组"B"的均值.

df.groupby('A').agg(np.mean) 根据 "A" 列的 值进行分组,并计算每一组中各列的均值.

df.apply(np.mean) | 对DataFrame的每一列求均值. df.apply(np.mean, axis=1) | 对DataFrame的每一 行求均值.

df.pivot_table(index='A', values=['B', 'C'] , aggfunc=mean) 创建数据透视表,根据"A"列的 值进行分组,并计算每一组中"B"和"C"的均值.

离散化和哑变量编码

pd.cut(s, bins=[0, 5, 10], labels=['A', 'B']) | 离散化和面元划分. pd.qcut(s, 2, labels=['A', 'B']) | 等频离散化. pd.get_dummies(df, columns=['A'], drop_first=True)

对"A"列进行哑变量编码,并去掉第一个编码特征.

串联方法

通过调用多个Pandas方法将多个处理过程串联起来.

pd.merge(left, right, how='outer', indicator=True) .query('_merge == "left_only"') .drop(['_merge'], axis=1) 保留在left中但不在right中的行.

文本数据规整

s.str.method

矢量化字符串方法,可跳过缺失值,遇缺失值将不报错.

s.str.lower() 将所有元素转换为全部小写.

s.str.upper() | 将所有元素转换为全部大写.

s.str.replace() | 替换值.

s.str.split("").str[0] | 空格分割,并取列表中 的第一个元素.

s.str.split("").str.get(0) | 空格分割,并取列 表中的第一个元素.

s.str.split("", expand=True) | 空格分割,并 扩展为多列.

s.str.contains(r'\d') | 利用正则表达式判断是否 元素包含数字.

s.str.extract(r'(\d.)', expand=False) | 利用 正则表达式提取每个元素中的数字.

数据可视化

df.plot(kind='hist') | 设置kind参数绘制直方图. df.plot.line() | 调用对象接口绘制折线图. df.plot.scatter('x', 'y') | 绘制x-y散点图.

包括图形:面积图df.plot.area;纵向柱状图df.plot.bar;横向柱状 图df.plot.barh; 盒 图df.plot.box; 和核密度图df.plot.kde; 蜂巢 图df.plot.hexbin; 饼图df.plot.pie.

