

输入输出

Pickling

1. `read_pickle(path)`
从指定的加载 pickled pandas 对象(或任何其他 pickled 对象)

Flat File

1. `read_table(filepath_or_buffer[, sep, ...])`
将一般分隔文件读入 DataFrame
2. `read_csv(filepath_or_buffer[, sep, ...])`
将 CSV(逗号分隔)文件读入 DataFrame
3. `read_fwf(filepath_or_buffer[, colspecs, width])`
将固定宽度格式的行的表读入 DataFrame
4. `read_msgpack(path_or_buf[, encoding, iterator])`
从指定的加载 msgpack pandas 对象

Clipboard

1. `read_clipboard(\ * \ * kwargs)`
从剪贴板读取文本并传递给 `read_table`。

Excel

1. `read_excel(io[, sheetname, headers, ...])`
将 Excel 表读入 pandas DataFrame
2. `ExcelFile.parse([sheetname, header, ...])` (解析)
将指定的工作表解析到 DataFrame 中

JSON

1. `read_json([path_or_buf, orient, typ, dtype, ...])` (转换为)
将 JSON 字符串转换为 pandas 对象
2. `json_normalize(data[, record_path, meta, ...])` (平面表格)
将规范化的半结构化 JSON 数据转换为平面表格

HTML

1. `read_html(io[, match, flavor, header, ...])`
将 HTML 表格读入 DataFrame 对象的 list。
2. `read_hdf(path_or_buf[, key])`
从存储中读取, 如果文件打开了, 就关闭它
3. `HDFStore.put(key, value[, format, append])`
存储对象到 HDFStore 中
4. `HDFStore.append(key, value[, format, ...])`
将内容添加到文件中的表。
5. `HDFStore.get(key)`
获取存储在文件中的 pandas 对象
6. `HDFStore.select(key[, where, start, stop, ...])`
检索存储在文件中的 pandas 对象

SAS

1. `read_sas(filepath_or_buffer[, format, ...])`
读取以 XPORT 或 SAS7BDAT 格式文件存储的 SAS 文

SQL

1. `read_sql(table_name, con[, schema, ...])`
将 SQL 数据库表读入 DataFrame。
2. `read_sql_query(sql, con[, index_col, ...])`
将 SQL 查询读入 DataFrame。
3. `read_sql(sql, con[, index_col, ...])`
将 SQL 查询或数据库表读入一个 DataFrame。

Google BigQuery

1. `read_gbq(query[, project_id, index_col, ...])`
从 Google BigQuery 加载数据。
2. `to_gbq(dataframe, destination_table, project_id)`
将 DataFrame 写入 Google BigQuery 表。

STATA

1. `read_stata(filepath_or_buffer[, ...])`
将 Stata 文件读入 DataFrame
2. `StataReader.data(** kwargs)`
DEPRECATED: 从 Stata 文件读取观察结果, 将它们转换为数据帧
3. `StataReader.data_label()`
返回 Stata 文件的数据标签
4. `StataReader.value_labels()`
返回一个 dict, 关联每个变量名称一个 dict
5. `StataReader.variable_labels()`
返回变量标签作为 dict, 关联每个变量名
6. `StataWriter.write_file()`

一般操作

数据操作

1. `melt(frame[, id_vars, value_vars, var_name, ...])`
将 DataFrame 从宽格式“不透明”为长格式, 可选择离开
2. `pivot(index, columns, values)`
基于此 DataFrame 的 3 列生成'pivot'表。
3. `pivot_table(data[, values, index, columns, ...])`
创建一个电子表格样式的数据透视表作为 DataFrame。
4. `crosstab(索引, 列[, values, rownames, ...])` 计
算两个(或更多)因子的简单交叉列表。
5. `cut(x, bins[, right, labels, retbins, ...])`
返回 x 的每个值所属的半开的索引。
6. `qcut(x, q[, labels, retbins, precision])`
基于分位数的离散化函数。
7. `merge(left, right[, how, on, left_on, ...])`
通过按列或索引执行数据库样式的连接操作来合并 DataFrame 对象。
8. `merge_ordered(left, right[, on, left_on, ...])`
执行与为时序数据等有序数据设计的可选填充/插值合并。
9. `merge_asof(left, right[, on, left_on, ...])`
执行 asof 合并。

10. `concat(objs [, axis, join, join_axes, ...])`
沿着特定轴连接 pandas 对象，沿着其他轴连接可选的设置逻辑。
11. `get_dummies(data [, prefix, prefix_sep, ...])`
将分类变量转换为虚拟/指示符变量
12. `factorize(values [, sort, order, ...])`
将输入值编码为枚举类型或类别变量

顶层缺失数据

1. `isnull(obj)`
检测缺失值(数值数组中的 NaN，对象数组中的无/ NaN)
2. `notnull(obj)`
替换适用于对象数组的 `numpy.isfinite / -numpy.isnan`。

顶级转化

1. `to_numeric(arg [, errors, downcast])`
将参数转换为数字类型。

顶级处理时间

1. `to_datetime(\ * args, \ * \ * kwargs)`
将参数转换为 datetime。
2. `to_timedelta(\ * args, \ * \ * kwargs)`
将参数转换为 timedelta
3. `date_range([start, end, periods, freq, tz, ...])`
返回固定频率日期时间索引，将日(日历)作为默认值
4. `bdate_range([start, end, periods, freq, tz, ...])`
返回固定频率 datetime 索引，以工作日为默认值
5. `period_range([start, end, periods, freq, name])`
返回固定频率日期时间索引，将日(日历)作为默认值
6. `timedelta_range([start, end, periods, freq, ...])`
返回固定频率 timedelta 索引，以天为默认值
7. `infer_freq(index [, warn])`
给定输入索引，推断最可能的频率。

顶级评估

1. `eval(expr [, parser, engine, truediv, ...])`
使用各种后端将 Python 表达式评估为字符串。

测试

1. `test`
测试使用鼻子测试模块。

Series

Constructor

1. `Series([data, index, dtype, name, copy, ...])`
带轴标签的一维参考数组（包括时间序列）。

属性

索引：轴标签

1. `Series.values`
返回 `ndarray` 或类 `ndarray` 的 `Series`
2. `Series.dtype`
返回底层数据的 `dtype` 对象
3. `Series.ftype`
返回数据是稀疏还是密集
4. `Series.shape`
返回基础数据的形状的元组
5. `Series.nbytes`
返回底层数据中的字节数
6. `Series.ndim`
返回底层数据的维数，
7. `Series.size`
返回底层数据中的元素数量
8. `Series.strides`
返回基础数据的步幅
9. `Series.itemsize`
返回底层数据项的 `dtype` 的大小
10. `Series.base`
如果基础数据的内存是，则返回基础对象
11. `Series.T`
返回转置
12. `Series.memory_usage([index, deep])`
系列的内存使用情况

转换

1. `Series.astype(dtype [, copy, raise_on_error])`
转换对象到输入的 `numpy.dtype`
2. `Series.copy([deep])`
复制此对象数据。
3. `Series.isnull()`
返回一个布尔大小相同的对象，指示值是否为 `null`。
4. `Series.notnull()`
返回一个布尔大小相同的对象，指示这些值是否为空。

索引，迭代

1. `Series.get(key [, default])`
从给定键的对象获取 `item(DataFrame 列，面板切片等)`。
2. `Series.at`
基于快速标签的标量访问器
3. `Series.iat`
快速整数位置标量存取器。
4. `Series.ix`
主要是基于标签位置的索引器，具有整数位置后备。
5. `Series.loc`
纯标签位置索引器，用于按标签选择。
6. `Series.iloc`

纯粹基于整数位置的索引，用于按位置选择。

7. `Series.__iter__()`
提供对系列的值的迭代
8. `Series.iteritems()`
Lazily 迭代(索引, 值)元组

二进制运算符函数

1. `Series.add(other[, level, fill_value, axis])`
将 Series 和 other 相加。
2. `Series.sub(other[, level, fill_value, axis])`
将 series 和 other 相减。
3. `Series.mul(other[, level, fill_value, axis])`
将 series 和 other 相乘。
4. `Series.div(other[, level, fill_value, axis])`
将 series 和 other 相除。
5. `Series.truediv(other[, level, fill_value, axis])`
将 series 和 other 执行浮点除法。
6. `Series.floordiv(other[, level, fill_value, axis])`
将 series 和 other 执行整数除法。
7. `Series.mod(other[, level, fill_value, axis])`
求模。
8. `Series.pow(other[, level, fill_value, axis])`
求 series 和 other 的指数幂。
9. `Series.radd(other[, level, fill_value, axis])`
相当于 `series.add()`，区别不明。
10. `Series.rsub(other[, level, fill_value, axis])`
相当于 `series.sub()`，区别不明
11. `Series.rmul(other[, level, fill_value, axis])`
相当于 `series.mul()`，区别不明
12. `Series.rdiv(other[, level, fill_value, axis])`
相当于 `series.div()`，区别不明
13. `Series.rtruediv(other[, level, fill_value, axis])`
相当于 `series.truediv()`，区别不明
14. `Series.rfloordiv(other[, level, fill_value, ...])`
相当于 `series.floordiv()`，区别不明
15. `Series.rmod(other[, level, fill_value, axis])`
相当于 `series.mod()`，区别不明
16. `Series.rpow(other[, level, fill_value, axis])`
相当于 `series.pow`，区别不明
17. `Series.combine(other, func[, fill_value])`
使用给定的函数对两个 series 执行元素二进制操作
18. `Series.combine_first(other)`
组合 Series 值，首先选择调用 Series 的值。
19. `Series.round([decimals])`
将 Series 中的每个值四舍五入为给定的小数位数。
20. `Series.lt(other[, level, fill_value, axis])`
Series 小于 other。
21. `Series.gt(other[, level, fill_value, axis])`
Series 大于 other。
22. `Series.le(other[, level, fill_value, axis])`
Series 小于等于 other。

23. Series.ge(other[, level, fill_value, axis])
Series 大于等于 other。
24. Series.ne(other[, level, fill_value, axis])
Series 不等于 other。
25. Series.eq(other[, level, fill_value, axis])
Series 等于 other。

功能应用, **GroupBy & Window**

1. Series.apply(func[, convert_dtype, args])
对 Series 的值调用函数。
2. Series.map(arg[, na_action])
使用输入对应关系(可以是字典, 系列或函数)
3. Series.groupby([by, axis, level, as_index, ...])
使用 mapper 的组系列(dict 或 key 函数, 将给定函数应用于组, 将结果返回为系列)或通过一系列列。
4. Series.rolling(window[, min_periods, freq, ...])
提供滚动窗口计算。
5. Series.expanding([min_periods, freq, ...])
提供扩展转换。
6. Series.ewm([com, span, halflife, alpha, ...])
提供指数加权函数

缺少数据处理

1. Series.dropna([axis, inplace])
返回无 null 值的 Series
2. Series.fillna([value, method, axis, ...])
使用指定的方法填充 NA / NaN 值
3. Series.interpolate([method, axis, limit, ...])
根据不同的方法内插值。

整形, 整理

1. Series.argsort([axis, kind, order])
覆盖 ndarray.argsort。
2. Series.reorder_levels(order)
使用输入顺序重新排列索引级别。
3. Series.sort_values([axis, ascending, ...])
按任一轴的值排序
4. Series.sort_index([axis, level, ascending, ...])
按标签(沿轴)对对象排序
5. Series.sortlevel([level, ascending, ...])
按所选级别对 MultiIndex 进行排序。
6. Series.swaplevel([i, j, copy])
在 MultiIndex 中交换级别 i 和 j
7. Series.unstack([level, fill_value])
Unstack, a.k.a.
8. Series.searchsorted(v[, side, sorter])
查找要插入元素以维持顺序的索引。

组合/加入/合并

1. Series.append(to_append[, ignore_index, ...])
串联两个或更多 Series。
2. Series.replace([to_replace, value, inplace, ...])

将'to_replace'中给出的值替换为'value'。

3. `Series.update(other)`
使用通过的系列中的非 NA 值修改 Series。

时间序列相关

1. `Series.asfreq(freq [, method, how, normalize])`
将 TimeSeries 转换为指定的频率。
2. `Series.shift([periods, freq, axis])`
使用可选的时间频率按期望的周期数切换索引
3. `Series.first_valid_index()`
返回第一个非 NA /空值的标签
4. `Series.last_valid_index()`
返回最后一个非 NA /空值的标签
5. `Series.tz_convert(tz [, axis, level, copy])`
将 tz 轴转换为目标时区。
6. `Series.tz_localize(\ * args, \ * \ * kwargs)`
将 tz-naive TimeSeries 本地化为目标时区。