

Table of Contents

- 1 基础概述
 - 1.1 生成时间戳
 - 1.2 转换时间戳
 - 1.3 把unix时间戳转换为时间戳
- 2 生成时间戳范围
 - 2.1 pd.date_range()
 - 2.2 pd.bdate_range()
- 3 DatetimeIndex
- 4 DateOffset对象
- 5 练习
- 6 与时间序列相关的方法
 - 6.1 移动df.shift()
 - 6.2 频率转换df.asfreq()
- 7 重采样
- 8 练习

```
In [1]: #全部行都能输出
from IPython.core.interactiveshell import InteractiveShell
InteractiveShell.ast_node_interactivity = "all"

# 导入相关库
import numpy as np
import pandas as pd
from datetime import datetime
from datetime import timedelta
```

在做金融领域方面的分析时，经常会对时间进行一系列的处理。

Pandas 内部自带了很多关于时间序列相关的工具，所以它非常适合处理时间序列。在处理时间序列的过程中，我们经常会去做以下一些任务：

- 1. 生成固定频率日期和时间跨度的序列
- 2. 将时间序列整合或转换为特定频率
- 3. 基于各种非标准时间增量（例如，在一年的最后一个工作日之前的5个工作日）计算“相对”日期，或向前或向后“滚动”日期

使用 Pandas 可以轻松完成以上任务。

1 基础概述

下面列出了 Pandas中 和时间日期相关常用的类以及创建方法。

类	备注	创建方法
Timestamp	时刻数据	to_datetime, Timestamp
DatetimeIndex	Timestamp的索引	to_datetime, date_range, DatetimeIndex
Period	时期数据	Period
PeriodIndex	Period	period_range, PeriodIndex

创建Timestamp的方法有两种: 使用 to_datetime , Timestamp

1.1 生成时间戳

```
In [2]: pd.to_datetime('2018-12-12')

pd.to_datetime('2018.12.12')

pd.to_datetime('2018/12/12')

pd.to_datetime('2018, 12, 12')

pd.to_datetime("dec 12, 2018")
```

```
Out[2]: Timestamp('2018-12-12 00:00:00')
```

```
Out[2]: Timestamp('2018-12-12 00:00:00')
```

```
Out[2]: Timestamp('2018-12-12 00:00:00')
```

```
Out[2]: Timestamp('2018-12-12 00:00:00')
```

```
Out[2]: Timestamp('2018-12-12 00:00:00')
```

```
In [3]: pd.Timestamp('2018-12-12')

pd.Timestamp('2018.12.12')

pd.Timestamp('2018/12/12')

pd.Timestamp('2018, 12, 12')

pd.Timestamp("dec 12, 2018")
```

```
Out[3]: Timestamp('2018-12-12 00:00:00')
```

```
Out[3]: Timestamp('2018-12-12 00:00:00')
```

```
Out[3]: Timestamp('2018-12-12 00:00:00')
```

```
Out[3]: Timestamp('2018-12-12 00:00:00')
```

```
Out[3]: Timestamp('2018-12-12 00:00:00')
```

1.2 转换时间戳

可以把各种各样的字符串格式转换为时间戳（缺失时间标记为NaT）

```
In [4]: a=["Jul 31, 2018", "2018-05-10", None, "2005/11/23", "2010.12.31"]
b = pd.to_datetime(a) #空的时间是NaT
b
```

```
Out[4]: DatetimeIndex(['2018-07-31', '2018-05-10', 'NaT', '2005-11-23', '2010-12-31'], dtype='datetime64[ns]', freq=None)
```

```
In [9]: pd.Series(b)
```

```
Out[9]: 0    2018-07-31
1    2018-05-10
2         NaT
3    2005-11-23
4    2010-12-31
dtype: datetime64[ns]
```

```
In [6]: type(pd.NaT)
```

```
Out[6]: pandas._libs.tslibs.nattypes.NaTType
```

如果不希望转换时间戳后生成DatetimeIndex，也可以先把列表转化为Series格式：

1.3 把unix时间戳转换为时间戳

unix时间戳是从1970年1月1日（UTC/GMT的午夜）开始所经过的秒数，不考虑闰秒。

```
In [10]: pd.to_datetime([1349720105, 1349806505, 1349892905], unit="s")
```

```
Out[10]: DatetimeIndex(['2012-10-08 18:15:05', '2012-10-09 18:15:05',  
                        '2012-10-10 18:15:05'],  
                        dtype='datetime64[ns]', freq=None)
```

```
In [11]: pd.to_datetime([1, 2, 20], unit="s")
```

```
Out[11]: DatetimeIndex(['1970-01-01 00:00:01', '1970-01-01 00:00:02',  
                        '1970-01-01 00:00:20'],  
                        dtype='datetime64[ns]', freq=None)
```

```
In [12]: pd.to_datetime([1, 2, 3], unit="D")
```

```
Out[12]: DatetimeIndex(['1970-01-02', '1970-01-03', '1970-01-04'], dtype='datetime64[ns]', freq=None)
```

2 生成时间戳范围

有时候，我们可能想要生成某个范围内的时间戳。例如，我想要生成 "2018-6-26" 这一天之后的8天时间戳，如何完成呢？我们可以使用 `date_range` 和 `bdate_range` 来完成时间戳范围的生成。

2.1 pd.date_range()

`pd.date_range (['start = None', 'end = None', 'periods = None', 'freq = None', 'tz = None', 'normalize = False', 'name = None', 'closed = None', '**kwargs'],)`

- 作用：返回固定频率DatetimeIndex。
 - start: str或datetime-like, 可选
 - 生成日期的左边界。
 - end: str或datetime-like, 可选
 - 生成日期的权利。
 - periods: 整数, 可选
 - 要生成的周期数。
 - freq: str或DateOffset, 默认为'D' (每日日历)
 - 频率字符串可以具有倍数，例如'5H'。
 - tz: str或tzinfo, 可选
 - 例如，返回本地化DatetimeIndex的时区名称。“亚洲/香港”。
 - normalize: bool, 默认为False
 - 在生成日期范围之前将开始/结束日期标准化为午夜。
 - name: str, 默认无
 - 生成的DatetimeIndex的名称。


```
In [30]: pd.bdate_range("2019-6-28", periods=9, freq="3h") #三个小时为时间间隔
```

```
Out[30]: DatetimeIndex(['2019-06-28 00:00:00', '2019-06-28 03:00:00',  
                        '2019-06-28 06:00:00', '2019-06-28 09:00:00',  
                        '2019-06-28 12:00:00', '2019-06-28 15:00:00',  
                        '2019-06-28 18:00:00', '2019-06-28 21:00:00',  
                        '2019-06-29 00:00:00'],  
                        dtype='datetime64[ns]', freq='3H')
```

可以看出，date_range 默认使用的频率是日历日，而 bdate_range 默认使用的频率是营业日。当然了，我们可以自己指定频率，比如，我们可以按周来生成时间戳范围。

```
In [31]: pd.date_range("2018-6-26", periods=8, freq="W")
```

```
Out[31]: DatetimeIndex(['2018-07-01', '2018-07-08', '2018-07-15', '2018-07-22',  
                        '2018-07-29', '2018-08-05', '2018-08-12', '2018-08-19'],  
                        dtype='datetime64[ns]', freq='W-SUN')
```

```
In [32]: pd.date_range("2018-6-26", periods=8, freq="Y")
```

```
Out[32]: DatetimeIndex(['2018-12-31', '2019-12-31', '2020-12-31', '2021-12-31',  
                        '2022-12-31', '2023-12-31', '2024-12-31', '2025-12-31'],  
                        dtype='datetime64[ns]', freq='A-DEC')
```

3 DatetimeIndex

DatetimeIndex 的主要作用是之一一是用作 Pandas 对象的索引，使用它作为索引除了拥有普通索引对象的所有基本功能外，还拥有简化频率处理的高级时间序列方法。

比如，我们想要给一共有100条数据的DataFrame设置index，index以"2018-6-24"为开始端，频数100：

```
In [25]: np.random.seed(100)

time_index = pd.date_range("2018-6-24", periods=100, freq="D") #生成时间索引
profit=np.random.randint(800,5000,100) #生成利润

profit_table=pd.DataFrame(profit,index=time_index,columns=["利润"])
profit_table.head(10)
```

Out[25]:

	利润
2018-06-24	4727
2018-06-25	879
2018-06-26	1150
2018-06-27	2690
2018-06-28	4949
2018-06-29	1602
2018-06-30	3600
2018-07-01	2479
2018-07-02	4100
2018-07-03	2699

```
In [31]: type(time_index)
```

Out[31]: pandas.core.indexes.datetimes.DatetimeIndex

如果要查看上面表中2018年6月的数据：

```
In [105]: profit_table["2018-6"]
```

Out[105]:

	利润
2018-06-24	4727
2018-06-25	879
2018-06-26	1150
2018-06-27	2690
2018-06-28	4949
2018-06-29	1602
2018-06-30	3600

```
In [32]: profit_table["2018-6-24":"2018-7-1"]
```

```
Out[32]:
```

	利润
2018-06-24	4727
2018-06-25	879
2018-06-26	1150
2018-06-27	2690
2018-06-28	4949
2018-06-29	1602
2018-06-30	3600
2018-07-01	2479

```
In [109]: profit_table["2018-6-30":"2018-8-11":7]
```

```
Out[109]:
```

	利润
2018-06-30	3600
2018-07-07	3234
2018-07-14	3683
2018-07-21	802
2018-07-28	4798
2018-08-04	3040
2018-08-11	3541

```
In [55]: profit_table['星期几'] = profit_table.index.dayofweek+1  
profit_table['当年第几天'] = profit_table.index.dayofyear  
profit_table['当年第几周'] = profit_table.index.weekofyear  
profit_table.head(10)
```

```
Out[55]:
```

	利润	星期几	当年第几天	当年第几周
2018-06-24	4727	7	175	25
2018-06-25	879	1	176	26
2018-06-26	1150	2	177	26
2018-06-27	2690	3	178	26
2018-06-28	4949	4	179	26
2018-06-29	1602	5	180	26
2018-06-30	3600	6	181	26
2018-07-01	2479	7	182	26
2018-07-02	4100	1	183	27
2018-07-03	2699	2	184	27

我们可以通过 Timestamp 或 DateTimeIndex 访问一些时间/日期的属性。

这里列举一些常见的，想要查看所有的属性见官方链接：

Time/Date Components (<http://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/timeseries.html#time-date-components>)

```
In [33]: profit_table.index.is_month_start #判断是否在月初
profit_table.index.is_month_end #判断是否在月末
```

```
Out[33]: array([False, False, False, False, False, False, False,  True, False,
        False, False, False, False, False, False, False, False, False,
        False, False, False, False, False, False, False, False, False,
        False, False,  True, False, False, False, False, False, False,
        False, False, False, False, False, False, False, False, False,
        False, False, False, False, False, False,  True, False, False,
        False, False, False, False, False, False, False, False, False,
        False, False, False, False, False, False, False, False, False,
        False, False, False, False, False, False, False, False, False,
        False, False, False, False, False, False, False, False, False,
        True])
```

```
Out[33]: array([False, False, False, False, False, False,  True, False, False,
        False, False, False, False, False, False, False, False, False,
        False, False, False, False, False, False, False, False, False,
        False,  True, False, False, False, False, False, False, False,
        False, False, False, False, False, False, False, False, False,
        False, False, False, False, False, False, False, False, False,
        False, False, False, False, False,  True, False, False, False,
        False, False, False, False, False, False, False, False, False,
        False, False, False, False, False, False, False, False, False,
        False, False, False, False, False, False, False, False, False,
        False, False, False, False, False, False, False, False,  True,
        False])
```

4 DateOffset对象

DateOffset 从名称中就可以看出来是要做日期偏移的，它的参数与 dateutil.relativedelta 基本相同，工作方式如下

```
In [42]: from pandas.tseries.offsets import *
d = pd.Timestamp("2018-06-25")
d
```

```
Out[42]: Timestamp('2018-06-25 00:00:00')
```

```
In [43]: d + pd.DateOffset(months=3, days=1) #当然可以再里面再添加years、hours等参数

d + pd.DateOffset(weeks=2, days=2)
```

```
Out[43]: Timestamp('2018-09-26 00:00:00')
```

```
Out[43]: Timestamp('2018-07-11 00:00:00')
```

除了可以使用 DateOffset 完成上面的功能外，还可以使用偏移量实例来完成。

```
In [44]: d + pd.tseries.offsets.Week(2) + pd.tseries.offsets.Day(2)
```

```
Out[44]: Timestamp('2018-07-11 00:00:00')
```

```
In [ ]:
```

5 练习


```
In [46]: import datetime
now=datetime.datetime.now().date()
now
```

```
Out[46]: datetime.date(2019, 5, 28)
```

生成一个时间序列，从今天开始，往后一年时间，时间间隔为7天，然后把所有时间统一偏移到一年零一天之后，

```
In [47]:
```

```
Out[47]: DatetimeIndex(['2020-05-29', '2020-06-05', '2020-06-12', '2020-06-19',
                        '2020-06-26', '2020-07-03', '2020-07-10', '2020-07-17',
                        '2020-07-24', '2020-07-31',
                        ...,
                        '2027-03-18', '2027-03-25', '2027-04-01', '2027-04-08',
                        '2027-04-15', '2027-04-22', '2027-04-29', '2027-05-06',
                        '2027-05-13', '2027-05-20'],
                        dtype='datetime64[ns]', length=365, freq=None)
```

6 与时间序列相关的方法

在做时间序列相关的工作时，经常要对时间做一些移动/滞后、频率转换、采样等相关操作，我们来看下这些操作如何使用吧。

6.1 移动df.shift()

如果你想移动或滞后时间序列，你可以使用 shift 方法。

```
In [48]: index = pd.date_range("2018-6-24", periods=4, freq="W")
ts = pd.Series(['吃饭', '睡觉', '上厕所', '打豆豆'], index=index)
ts
```

```
Out[48]: 2018-06-24    吃饭
2018-07-01    睡觉
2018-07-08    上厕所
2018-07-15    打豆豆
Freq: W-SUN, dtype: object
```

```
In [50]: ts.shift(2)      #将数据往后移两位
```

```
Out[50]: 2018-06-24    NaN
2018-07-01    NaN
2018-07-08    吃饭
2018-07-15    睡觉
Freq: W-SUN, dtype: object
```

```
In [51]: ts.shift(-2)      #将数据往前移两位
```

```
Out[51]: 2018-06-24    上厕所  
2018-07-01    打豆豆  
2018-07-08     NaN  
2018-07-15     NaN  
Freq: W-SUN, dtype: object
```

可以看到，Series 所有的值都移动了 2 个距离。

如果不想移动值，而是移动日期索引，可以使用 freq 参数，它可以接受一个 DateOffset 类或其他timedelta 类对象或一个 offset 别名。

所有别名详细介绍见：Offset Aliases (<http://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/timeseries.html#offset-aliases>)

```
In [48]: ts.shift(2, freq='D')
```

```
Out[48]: 2018-06-26    吃饭  
2018-07-03    上班  
2018-07-10    上厕所  
2018-07-17    出差  
Freq: W-TUE, dtype: object
```

```
In [52]: ts.shift(2, freq='D')
```

```
Out[52]: 2018-06-26    吃饭  
2018-07-03    睡觉  
2018-07-10    上厕所  
2018-07-17    打豆豆  
Freq: W-TUE, dtype: object
```

6.2 频率转换df.asfreq()

频率转换可以使用 asfreq 函数来实现。下面演示了将频率由周转为了天。

```
In [56]: profit_table.head(10)
```

```
Out[56]:
```

	利润	星期几	当年第几天	当年第几周
2018-06-24	4727	7	175	25
2018-06-25	879	1	176	26
2018-06-26	1150	2	177	26
2018-06-27	2690	3	178	26
2018-06-28	4949	4	179	26
2018-06-29	1602	5	180	26
2018-06-30	3600	6	181	26
2018-07-01	2479	7	182	26
2018-07-02	4100	1	183	27
2018-07-03	2699	2	184	27

In [58]:

#上面的时间频率为一个月，现在改为10天
profit_table.asfreq(freq='10D').head(10) #并不会改变原表

Out[58]:

	利润	星期几	当年第几天	当年第几周
2018-06-24	4727	7	175	25
2018-07-04	2140	3	185	27
2018-07-14	3683	6	195	28
2018-07-24	2227	2	205	30
2018-08-03	1074	5	215	31
2018-08-13	3210	1	225	33
2018-08-23	2597	4	235	34
2018-09-02	2276	7	245	35
2018-09-12	3134	3	255	37
2018-09-22	4095	6	265	38

如果时间频率过小，有“空隙”，会自动填充缺失值：

In [61]:

profit_table.asfreq(freq='0.5D').head(10)

Out[61]:

	利润	星期几	当年第几天	当年第几周
2018-06-24 00:00:00	4727.0	7.0	175.0	25.0
2018-06-24 12:00:00	NaN	NaN	NaN	NaN
2018-06-25 00:00:00	879.0	1.0	176.0	26.0
2018-06-25 12:00:00	NaN	NaN	NaN	NaN
2018-06-26 00:00:00	1150.0	2.0	177.0	26.0
2018-06-26 12:00:00	NaN	NaN	NaN	NaN
2018-06-27 00:00:00	2690.0	3.0	178.0	26.0
2018-06-27 12:00:00	NaN	NaN	NaN	NaN
2018-06-28 00:00:00	4949.0	4.0	179.0	26.0
2018-06-28 12:00:00	NaN	NaN	NaN	NaN

In [65]:

profit_table.asfreq(freq='0.5D', fill_value="没记录").head(10) #指定填充

Out[65]:

	利润	星期几	当年第几天	当年第几周
2018-06-24 00:00:00	4727	7	175	25
2018-06-24 12:00:00	没记录	没记录	没记录	没记录
2018-06-25 00:00:00	879	1	176	26
2018-06-25 12:00:00	没记录	没记录	没记录	没记录
2018-06-26 00:00:00	1150	2	177	26
2018-06-26 12:00:00	没记录	没记录	没记录	没记录
2018-06-27 00:00:00	2690	3	178	26
2018-06-27 12:00:00	没记录	没记录	没记录	没记录
2018-06-28 00:00:00	4949	4	179	26
2018-06-28 12:00:00	没记录	没记录	没记录	没记录

```
In [66]: profit_table.asfreq(freq='0.5D',method="bfill").head(10) #并缺失值用后面一个值来填充
```

```
Out[66]:
```

	利润	星期几	当年第几天	当年第几周
2018-06-24 00:00:00	4727	7	175	25
2018-06-24 12:00:00	879	1	176	26
2018-06-25 00:00:00	879	1	176	26
2018-06-25 12:00:00	1150	2	177	26
2018-06-26 00:00:00	1150	2	177	26
2018-06-26 12:00:00	2690	3	178	26
2018-06-27 00:00:00	2690	3	178	26
2018-06-27 12:00:00	4949	4	179	26
2018-06-28 00:00:00	4949	4	179	26
2018-06-28 12:00:00	1602	5	180	26

7 重采样

resample 表示根据日期维度进行数据聚合，可以按照分钟、小时、工作日、周、月、年等来作为日期维度，更多的日期维度见 Offset Aliases(<http://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/timeseries.html#offset-aliases>)。

这里我们先以月来作为时间维度来进行聚合。

```
In [73]: profit_table.rename(columns={"利润":'营业额'}, inplace=True)
profit_table.head(5)
```

```
Out[73]:
```

	营业额	星期几	当年第几天	当年第几周
2018-06-24	4727	7	175	25
2018-06-25	879	1	176	26
2018-06-26	1150	2	177	26
2018-06-27	2690	3	178	26
2018-06-28	4949	4	179	26

```
In [74]: months = profit_table.resample('M') #按月进行数据聚合
months.sum()
```

```
Out[74]:
```

	营业额	星期几	当年第几天	当年第几周
2018-06-30	19597	28	1246	181
2018-07-31	106361	122	6107	886
2018-08-31	84025	124	7068	1023
2018-09-30	84137	125	7755	1120
2018-10-31	1568	1	274	40

In [75]:

months.max()
months.mean()

Out[75]:

	营业额	星期几	当年第几天	当年第几周
2018-06-30	4949	7	181	26
2018-07-31	4827	7	212	31
2018-08-31	4909	7	243	35
2018-09-30	4491	7	273	39
2018-10-31	1568	1	274	40

Out[75]:

	营业额	星期几	当年第几天	当年第几周
2018-06-30	2799.571429	4.000000	178.0	25.857143
2018-07-31	3431.000000	3.935484	197.0	28.580645
2018-08-31	2710.483871	4.000000	228.0	33.000000
2018-09-30	2804.566667	4.166667	258.5	37.333333
2018-10-31	1568.000000	1.000000	274.0	40.000000

8 练习

- 求出每月的营业额，并找出哪月是赚钱最多？
- 找出哪个月是赚钱最少？

In [76]:

profit_table.head(5)

Out[76]:

	营业额	星期几	当年第几天	当年第几周
2018-06-24	4727	7	175	25
2018-06-25	879	1	176	26
2018-06-26	1150	2	177	26
2018-06-27	2690	3	178	26
2018-06-28	4949	4	179	26

In [146]:

Out[146]:

2018-06-30 19597
2018-07-31 106361
2018-08-31 84025
2018-09-30 84137
2018-10-31 1568
Freq: M, Name: 利润, dtype: int32

Out[146]:

106361

In [147]:

```
Out[147]: 2018-06-30      19597
          2018-07-31     106361
          2018-08-31      84025
          2018-09-30      84137
          2018-10-31       1568
          Freq: M, Name: 利润, dtype: int32
```

```
Out[147]: 1568
```