

时间处理基础

Pandas提供了四种类型的生成日期时间的对象：日期时间、时间增量、时间跨度、日期偏移量

- （1）日期时间(Date Times)：具有时区支持的特定日期和时间。与Python标准库中的datetime.datetime类似。如2020年12月6日13点37分50秒；
- （2）时间增量(Time Deltas)：绝对持续时间，用于在指定时间点基础上增加指定的增量，如在某年月日的基础上增加2天、增加2个月、减少4小时等，最后产生一个新的时间点；
- （3）时间跨度(Time Span)：由时间点及其相关周期定义的时间跨度，如连续产生一年四个季度的时间序列；
- （4）日期偏移(Date Offsets)：以日历计算的相对持续时间，表示时间间隔，两个时间点之间的长度，如日、周、月、季度、年。

概念	标量类	数组类	Pandas数据类型	主要建立方法
日期时间(Date Times)	Timestamp时间戳	DatetimeIndex时间索引	datetime64[ns]、datetime64[ns,tz]	to_datetime()、date_range()
时间增量(Time Deltas)	Timedelta时间增量	TimedeltaIndex时间增量索引	timedelta[ns]	to_timedelta()、timedelta_range()
时间跨度(Time Span)	Period时间周期	PeriodIndex周期索引	period[freq]	Period()、period_range()
日期偏移(Date Offsets)	DateOffset	None	None	https://blog.csdn.net/qq_333xwy/article/details/103333333 DateOffset()

一般情况下，时间序列主要是 Series 或 DataFrame 的时间型索引，可以用时间元素进行操控。

```
1 import pandas as pd
2
3 import numpy as np
4
5 import time
6
7 import datetime
```

✳ 一、时间序列类型

1. 时间戳

python datetime的替代品

时间戳相当于python的Datetime，在大多数情况下可以与之互换。

该类型用于组成DatetimeIndex的条目，以及pandas中其他面向时间序列的数据结构。

例子:

- 转换类似日期时间的字符串

```
1 pd.Timestamp('2022-01-01 12')
```

```
1 Timestamp('2022-01-01 12:00:00')
```

```
1 pd.Timestamp('2021-12-15 12')
```

```
1 Timestamp('2021-12-15 12:00:00')
```

```
1 pd.Timestamp('01-01-2022 12')
```

```
1 Timestamp('2022-01-01 12:00:00')
```

```
1 pd.Timestamp('2022-01')
```

- unit参数为s:

这将转换以秒为单位表示Unix历元的浮点值

1970年1月1日这个时间正是Unix系统的起始时间

```
1 pd.Timestamp(time.time(), unit="s")
```

```
1 Timestamp('2022-04-18 09:43:34.341360092')
```

```
1 pd.Timestamp(time.time())
```

```
1 Timestamp('1970-01-01 00:00:01.650275101')
```

- year, month, day, hour, minute, second, microsecond 单独设置时间

```
1 pd.Timestamp(2022, 1, 1, 12)
```

```
1 # 提供年月日
```

```
2 pd.Timestamp(year=2022, month=1, day=1)
```

```
1 Timestamp('2022-01-01 00:00:00')
```

```
1 pd.Timestamp(year=2022, month=1, day=1, hour=12)
```

```
1 总结:
```

```
2
```

```
3 Timestamp
```

```
4
```

```
5 - 将字符串或者unix时间转化为 pandas对应的时间戳
```

2.时间间隔--实现datetime加减

表示持续时间，即两个日期或时间之间的差异。

相当于python的datetime.timedelta，在大多数情况下可以与之互换

```
1 ts = pd.Timestamp('2022-01-01 12')
```

```
2 ts + pd.Timedelta(-1, "d")
```

```
1 Timestamp('2021-12-31 12:00:00')
```

```
1 #时间间隔
2 td = pd.Timedelta(days=5, minutes=50, seconds=20)
3 td
```

```
1 Timedelta('5 days 00:50:20')
```

```
1 ts - td
```

```
1 Timestamp('2021-12-27 11:09:40')
```

```
1 td.total_seconds()
```

```
1 import datetime
2 # 取得当前时间
3 now = datetime.datetime.now()
4 print(now)
5
6 #计算当前时间往后100天的日期
7 #dt = now + pd.Timedelta(days=100)
8 dt = now + datetime.timedelta(days=100)
9 print(dt, type(dt))
10 #只显示年月日
11 dt.strftime('%Y-%m-%d')
```

```
1 2022-04-18 17:56:55.717635
2 2022-07-27 17:56:55.717635 <class 'datetime.datetime'>
```

```
1 '2022-07-27'
```

```
1 dt = pd.Timestamp('2022-01-11')
2 #dt + pd.Timedelta(days=100)
3 dt + datetime.timedelta(days=100)
```

```
1 Timestamp('2022-04-21 00:00:00')
```

3.时间转化

`to_datetime` 转换时间戳

你可能会想到，我们经常要和文本数据（字符串）打交道，能否快速将文本数据转为时间戳呢？

1 答案是可以的，通过 `to_datetime` 能快速将字符串转换为时间戳。当传递一个 Series 时，它会返回一个 Series（具有相同的索引），而类似列表的则转换为 DatetimeIndex。

```
to_datetime(arg, errors='raise', dayfirst=False, yearfirst=False, utc=None, format=None, unit=None, infer_datetime_format=False, origin='unix')
```

函数用户将数组、序列或dict的对象转换为datetime对象

- `arg` 要转换为日期时间的对象
- `errors` :错误处理
 - If 'raise',将引发异常.
 - If 'coerce', 无效的转换,使用NaT.
 - If 'ignore', 无效的转换,将使用输入的数据.
- `dayfirst` :转换时指定日期分析顺序
- `utc` :控制与时区相关的解析、本地化和转换(忽略)
- `format` :用于分析时间的strftime，例如“%d/%m/%Y”，自定义格式
- `unit` : D,s,ms 将时间戳转datetime
- `origin` : 定义参考日期。数值将被解析为自该参考日期起的单位数

1). 处理各种输入格式

```
1  从一个数据帧的多个列中组装日期时间。
2
3  这些键可以是常见的缩写，
4
5  如['year'、'month'、'day'、'minute'、'second'、'ms'、'us'、'ns']]，
6
7  也可以是相同的复数形式
```

```
1 df = pd.DataFrame({'year': [2015, 2016], 'month': [2, 3], 'day': [4, 5]})
2 df
```

```
1 pd.to_datetime(df)
```

2). 将字符串转datetime

```
1 pd.to_datetime(['11-12-2021'])
```

```
1 pd.to_datetime(["2005/11/23", "2010.12.31"])
```

3). 除了可以将文本数据转为时间戳外, 还可以将 unix 时间转为时间戳。

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

```
1 pd.to_datetime([1349720105100, 1349720105200, 1349720105300],
unit="ms")
```

4). 自动识别异常

- 210605

```
1 pd.to_datetime('210605')
```

```
1 pd.to_datetime('210605', yearfirst=True)
```

5). 配合unit参数,使用非unix时间

```
1 # origin参考起始时间
2 pd.to_datetime([1, 2, 3], unit='D', origin=pd.Timestamp('2020-01-11'))
```

6). 不可转换日期/时间

```
1 如果日期不符合时间戳限制, 则传递errors='ignore'将返回原始输入, 而不是引发任何异常。
```

```
2
```

```
3 除了将非日期 (或不可解析的日期) 强制传递给NaT之外, 传递errors='coerce' 还会将越界日期强制传递给NaT
```

○ errors: 错误处理

If 'raise', 将引发异常.

If 'coerce', 无效的转换, 使用NaT.

If 'ignore', 无效的转换, 将使用输入的数据.

```
1 pd.to_datetime('120211204')
```

```
1 pd.to_datetime('120211204', errors="ignore")
```

```
1 pd.to_datetime('120211204', errors="coerce")
```

```
1 pd.to_datetime(pd.Series(["Jul 31, 2018", "2018-05-10", None]))
```

```
1
```



对于float arg，可能会发生精确舍入。要防止意外行为，请使用固定宽度的精确类型。

4.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

我们可以使用 `date_range` 和 `bdate_range` 来完成时间戳范围的生成。

`date_range()` 返回固定频率的DatetimeIndex

```
date_range(start=None, end=None, periods=None, freq=None, tz=None,
normalize=False, name=None, closed=None, **kwargs)
```

返回等距时间点的范围（其中任意两个相邻点之间的差值由给定频率指定），以便它们都满足开始 $\leq x \leq$ end，其中第一个和最后一个分别为。，该范围内的第一个和最后一个时间点位于freq的边界（如果以频率字符串的形式给出）或对freq有效

- start :生成日期的左边界
- end : 生成日期的左边界
- periods: 要生成的周期数
- freq : 频率, default 'D',频率字符串可以有倍数, '5H'
- tz: 时区用于返回本地化日期时间索引的时区名称，例如“Asia/Hong_Kong”。默认情况下，生成的DatetimeIndex是时区初始索引。
- normalize: 默认 False, 在生成日期范围之前，将开始/结束日期标准化
- name: 默认 None 设置返回DatetimeIndex name
- closed: 控制是否包括屏幕上的“开始”和“结束”边界默认设置包括两端的边界点 {None, 'left', 'right'}
(closed 1.4.0被启用) inclusive:包括边界{"both", "neither", "left", "right"}, default "both"

1). 指定值

- 默认是包含开始和结束时间, 默认频率使用的D(天)

```
1 pd.date_range(start='1/1/2021', end='1/08/2021')
```

```
1 pd.date_range(start='2010', end='2011')
```

2). 指定开始日期,设置期间数

```
1 pd.date_range(start='1/1/2018', periods=8)
```

- 指定开始、结束和期间；频率自动生成（线性间隔）

```
1 pd.date_range(start='2018-04-24', end='2018-04-27', periods=3)
```

```
1 pd.date_range(start='2018-04-24', end='2018-04-27', periods=4)
```

3). 频率 freq

freq	描述
Y	年
M	月
D	日(默认)
T(MIN)	分钟
S	秒
L	毫秒
U	微秒
A-DEC	每年指定月份的最后一个日历日
W-MON	指定每月的哪个星期开始
WOM_2MON	指定每个月的第几个星期(这里是第二个星期)
Q-DEC(Q-月)	指定月为季度末, 每个季度末最后一月的最后一个日历日
B,(M,Q,A),S	分别代表了工作日, (以月为频率, 以季度为频率, 以年为频率), 最接近月初的那一天
B	工作日

- 月缩写: JAN/FEB/MAR/APR/MAY/JUN/JUL/AUG/SEP/OCT/NOV/DEC
- 星期几缩写: MON/TUE/WED/THU/FRI/SAT/SUN
- 所以Q-月只有三种情况: 1-4-7-10,2-5-8-11,3-6-9-12


```
1 pd.date_range('2022/1/1', '2022/2/1', freq = 'W-MON')
2 # W-MON: 从指定星期几开始算起, 每周
3 # 星期几缩写: MON/TUE/WED/THU/FRI/SAT/SUN
```

```
1 pd.date_range('2021/1/1', '2021/5/1', freq = 'WOM-2MON')
2 # WOM-2MON: 每月的第几个星期几开始算, 这里是每月第二个星期一
```

```
1 # 默认freq = 'D': 每日日历
2 pd.date_range('2022/1/1', '2022/1/4')
```

```
1 pd.date_range('2022/1/1', '2022/1/5', freq = 'B') # B: 每工作日
```

```
1 pd.date_range('2022/1/1', '2022/1/2', freq = 'H') # H: 每小时
```

```
1 pd.date_range('2022/1/1 12:00', '2022/1/1 12:10', freq = 'T') #
  T/MIN: 每分
```

```
1 print(pd.date_range('2022/1/1 12:00:00', '2022/1/1 12:00:10', freq
  = 'S')) # S: 每秒
```

```
1 print(pd.date_range('2022/1/1 12:00:00', '2022/1/1 12:00:10', freq
  = 'L')) # L: 每毫秒 (千分之一秒)
```

```
1 pd.date_range('2022/1/1 12:00:00', '2022/1/1 12:00:10', freq = 'U')
  # U: 每微秒 (百万分之一秒)
```

```
1 # M: 每月最后一个日历日
2 pd.date_range('2017', '2018', freq = 'M')
```

```
1 # Q-月: 指定月为季度末, 每个季度末最后一月的最后一个日历日
2 print(pd.date_range('2017', '2020', freq = 'Q-DEC'))
```

```
1 DatetimeIndex(['2017-03-31', '2017-06-30', '2017-09-30', '2017-12-
2 31',
3               '2018-03-31', '2018-06-30', '2018-09-30', '2018-12-
4 31',
5               '2019-03-31', '2019-06-30', '2019-09-30', '2019-12-
6 31'],
7              dtype='datetime64[ns]', freq='Q-DEC')
```

```
1 # A-月: 每年指定月份的最后一个日历日
2 print(pd.date_range('2017', '2020', freq = 'A-DEC'))
```

```
1 DatetimeIndex(['2017-12-31', '2018-12-31', '2019-12-31'],
  dtype='datetime64[ns]', freq='A-DEC')
```

```

1 # B, (M,Q,A), S 分别代表了工作日, (以月为频率, 以季度为频率, 以年为频率),
   最接近月初的那一天
2 print(pd.date_range('2017', '2018', freq = 'BM'))
3 print(pd.date_range('2017', '2020', freq = 'BQ-DEC'))
4 print(pd.date_range('2017', '2020', freq = 'BA-DEC'))
5 print('-----')
6 # BM: 每月最后一个工作日
7 # BQ-月: 指定月为季度末, 每个季度末最后一月的最后一个工作日
8 # BA-月: 每年指定月份的最后一个工作日

```

```

1 print(pd.date_range('2017', '2018', freq = 'MS'))
2 print(pd.date_range('2017', '2020', freq = 'QS-DEC'))
3 print(pd.date_range('2017', '2020', freq = 'AS-DEC'))
4 print('-----')
5 # M: 每月第一个日历日
6 # Q-月: 指定月为季度末, 每个季度末最后一月的第一个日历日
7 # A-月: 每年指定月份的第一个日历日

```

```

1 print(pd.date_range('2017', '2018', freq = 'BMS'))
2 print(pd.date_range('2017', '2020', freq = 'BQS-DEC'))
3 print(pd.date_range('2017', '2020', freq = 'BAS-DEC'))
4 print('-----')
5 # BM: 每月第一个工作日
6 # BQ-月: 指定月为季度末, 每个季度末最后一月的第一个工作日
7 # BA-月: 每年指定月份的第一个工作日

```

```

1 # pd.date_range()-日期范围: 复合频率
2
3 print(pd.date_range('2017/1/1', '2017/2/1', freq = '7D')) # 7天
4 print(pd.date_range('2017/1/1', '2017/1/2', freq = '2h30min')) # 2
   小时30分钟
5 print(pd.date_range('2017', '2018', freq = '2M')) # 2月, 每月最后
   一个日历日

```

```

1 pd.date_range(start='1/1/2018', periods=5, freq='3M')

```

4). **closed**: 边界设置

```

1 控制是否包括屏幕上的“开始”和“结束”边界默认设置包括两端的边界点{None,
   'left', 'right'}

```

```

1 pd.date_range(start='2022-01-01', end='2022-01-04', closed=None)

```

```

1 pd.date_range(start='2022-01-01', end='2022-01-04')

```

如果需要排除"end",则使用“closed='left'”

```

1 pd.date_range(start='2022-01-01', end='2022-01-04', closed="left")

```

如果需要排除"start",则使用“closed='right'”

```
1 pd.date_range(start='2022-01-01', end='2022-01-04',closed="right")
```

5) **normalize**: 在生成日期范围之前, 将开始/结束日期标准化

```
1 pd.date_range(start = '1/1/2021 15:30', periods =10, name =  
  'mypd')
```

```
1 pd.date_range(start = '1/1/2021 15:30', periods =10, name =  
  'mypd',normalize=True)
```

```
1 pd.date_range(start = '1/1/2021 15:30', periods=10, name='mypd',  
  freq="H")
```

```
1 pd.date_range(start = '1/1/2021 15:30', periods=10,  
  name='mypd',normalize=True, freq="H")
```

```
1
```

bdate_range(start=None, end=None, periods=None, freq='B')

返回固定频率的DatetimeIndex, 默认频率为工作日

```
1 pd.bdate_range(start='2022-04-01', end='2022-05-01')
```

```
1 DatetimeIndex(['2022-04-01', '2022-04-04', '2022-04-05', '2022-04-  
2 06',  
3      '2022-04-07', '2022-04-08', '2022-04-11', '2022-04-  
4 12',  
5      '2022-04-13', '2022-04-14', '2022-04-15', '2022-04-  
6 18',  
7      '2022-04-19', '2022-04-20', '2022-04-21', '2022-04-  
      '2022-04-22',  
      '2022-04-25', '2022-04-26', '2022-04-27', '2022-04-  
      '2022-04-28',  
      '2022-04-29'],  
  dtype='datetime64[ns]', freq='B')
```

```
1
```

```
1
```

✧ 5.时期频率转换

```
asfreq(freq, method=None, how=None, normalize=False,  
fill_value=None)
```

将时间序列转换为指定的频率

- 如果此数据帧的索引是PeriodIndex，则新索引是使用PeriodIndex转换原始索引的结果
- 否则，新指数将相当于pd.date_range(start, end, freq=freq)，其中start和end分别是原始索引中的第一个和最后一个条目
- 与新索引中未出现在原始索引中的任何时间步对应的值将为空（NaN），除非提供了填充此类未知值的方法

```
1 # asfreq: 时期频率转换  
2  
3 ts = pd.Series(np.random.rand(4),  
4               index = pd.date_range('20170101', '20170104'))  
5 print(ts)  
6 print(ts.asfreq('4H', method = 'ffill'))  
7 # 改变频率，这里是D改为4H  
8 # method: 插值模式，None不插值，ffill用之前值填充，bfill用之后值填充
```

```
1 2017-01-01    0.936773  
2 2017-01-02    0.021578  
3 2017-01-03    0.622016  
4 2017-01-04    0.102583  
5 Freq: D, dtype: float64  
6 2017-01-01 00:00:00    0.936773  
7 2017-01-01 04:00:00    0.021578  
8 2017-01-01 08:00:00    0.021578  
9 2017-01-01 12:00:00    0.021578  
10 2017-01-01 16:00:00    0.021578  
11 2017-01-01 20:00:00    0.021578  
12 2017-01-02 00:00:00    0.021578  
13 2017-01-02 04:00:00    0.622016  
14 2017-01-02 08:00:00    0.622016  
15 2017-01-02 12:00:00    0.622016  
16 2017-01-02 16:00:00    0.622016  
17 2017-01-02 20:00:00    0.622016  
18 2017-01-03 00:00:00    0.622016  
19 2017-01-03 04:00:00    0.102583
```

20	2017-01-03 08:00:00	0.102583
21	2017-01-03 12:00:00	0.102583
22	2017-01-03 16:00:00	0.102583
23	2017-01-03 20:00:00	0.102583
24	2017-01-04 00:00:00	0.102583
25	Freq: 4H, dtype: float64	

✧ 6. shift()-时间频率进行移位

```
shift(periods=1, freq=None, axis=0, fill_value=None)
```

按所需的时段数和可选的时间频率进行移位索引。

如果未传递freq，则在不重新调整数据的情况下移动索引。如果传递了freq（在这种情况下，索引必须是date或datetime，否则将引发NotImplementedError），只要在索引中设置了freq或推断的_freq属性，就可以推断freq

- periods: 要转换的时段数。可以是正面的，也可以是负面的
- freq: 如果指定了freq，则索引值会移位，但数据不会重新对齐。也就是说，如果要在移动时扩展索引并保留原始数据
- axis: {0 or 'index', 1 or 'columns', None} 转换方向.
- fill_value: 填充值

```
1 df = pd.DataFrame(np.random.rand(16).reshape((4,4)),
2                   index = pd.date_range('20210101','20210104'),
3                   columns=list('ABCD'))
4 df
```

```
1 # 正数: 数值后移(滞后), 模式为行
2 df.shift(periods=2)
```

```
1 # 正数: 数值后移(滞后) 设置为列
2 df.shift(periods=1, axis="columns")
```

```
1 # 正数: 数值后移, NaN填充为0
2 df.shift(periods=3, fill_value=0)
```

```
1 # 当设置freq时, 对时间索引移动
2 df.shift(periods=3, freq="D")
```

```
1 # 计算变化百分比, 这里计算: 该时间戳与上一个时间戳相比, 变化百分比
2 per = ts/ts.shift(1) - 1
3 print(per)
```

```
1
```

✧ 7. Pandas时期：Period()

```
1 p = pd.Period('2017')
2 p
```

```
1 Period('2017', 'A-DEC')
```

```
1 p = pd.Period('2017', freq = 'M')
2 print(p, type(p))
```

```
1 2017-01 <class 'pandas._libs.tslibs.period.Period'>
```

- 通过加减整数可以实现对Period的移动

```
1 print(p + 1)
2 print(p - 2)
```

```
1 2017-02
2 2016-11
```

- 如果两个Period对象拥有相同频率，则它们的差就是它们之间的单位数量

```
1 pd.Period('2018', freq='M') - p
```

```
1 <12 * MonthEnds>
```

period_range函数可用于创建规则的时期范围

```
1 rng = pd.period_range('2021-1-1', '2021-6-1', freq='M')
2 rng
```

```
1 PeriodIndex(['2021-01', '2021-02', '2021-03', '2021-04', '2021-05', '2021-06'], dtype='period[M]', freq='M')
```

```
1 pd.Series(np.random.rand(6), index=rng)
```

```
1 2021-01    0.051439
2 2021-02    0.411414
3 2021-03    0.442789
4 2021-04    0.556011
5 2021-05    0.488353
6 2021-06    0.027299
7 Freq: M, dtype: float64
```

PeriodIndex类的构造函数允许直接使用一组字符串表示一段时期

```
1 values = ['200103', '200104', '200105']
2 # 必须指定 freq
3 index = pd.PeriodIndex(values, freq='M')
4 index
```

```
1 PeriodIndex(['2001-03', '2001-04', '2001-05'], dtype='period[M]',
              freq='M')
```

时期的频率转换 asfreq

```
1 # A-月: 每年指定月份的最后一个日历日
2 p = pd.Period('2021', freq='A-DEC')
3 p
```

```
1 Period('2021', 'A-DEC')
```

```
1 p.asfreq('M')
```

```
1 Period('2021-12', 'M')
```

```
1 p.asfreq('M', how="start") # 也可写 how = 's'
```

```
1 Period('2021-01', 'M')
```

```
1 p.asfreq('M', how="end") # 也可写 how = 'e'
```

```
1 Period('2021-12', 'M')
```

```
1 p.asfreq('D')
```

```
1 Period('2021-12-31', 'D')
```

对于PeriodIndex或TimeSeries的频率转换方式相同

```
1 rng = pd.period_range('2006', '2009', freq='A-DEC')  
2 rng
```

```
1 PeriodIndex(['2006', '2007', '2008', '2009'], dtype='period[A-DEC]', freq='A-DEC')
```

```
1 ts = pd.Series(np.random.rand(len(rng)), rng)  
2 ts
```



```
1 2006      0.562403
2 2007      0.323997
3 2008      0.673822
4 2009      0.750930
5 Freq: A-DEC, dtype: float64
```

```
1 ts.asfreq('M', how='s')
```

```
1 2006-01    0.562403
2 2007-01    0.323997
3 2008-01    0.673822
4 2009-01    0.750930
5 Freq: M, dtype: float64
```

```
1 ts2 = pd.Series(np.random.rand(len(rng)), index = rng.asfreq('D',
how = 'start'))
2 ts2
```

```
1 2006-01-01    0.115021
2 2007-01-01    0.636835
3 2008-01-01    0.565186
4 2009-01-01    0.704160
5 Freq: D, dtype: float64
```

时间戳与时期之间的转换： `pd.to_period()`、`pd.to_timestamp()`

```
1 rng = pd.date_range('2017/1/1', periods = 10, freq = 'M')
2 prng = pd.period_range('2017', '2018', freq = 'M')
3 print(rng)
4 print(prng)
```

```

1 DatetimeIndex(['2017-01-31', '2017-02-28', '2017-03-31', '2017-04-
2 30',
3               '2017-05-31', '2017-06-30', '2017-07-31', '2017-08-
4 31',
5               '2017-09-30', '2017-10-31'],
6               dtype='datetime64[ns]', freq='M')
7 PeriodIndex(['2017-01', '2017-02', '2017-03', '2017-04', '2017-
8 05', '2017-06',
9             '2017-07', '2017-08', '2017-09', '2017-10', '2017-
10 11', '2017-12',
11             '2018-01'],
12             dtype='period[M]', freq='M')

```

```

1 ts1 = pd.Series(np.random.rand(len(rng)), index = rng)
2 ts1

```

```

1 2017-01-31    0.579400
2 2017-02-28    0.387962
3 2017-03-31    0.933857
4 2017-04-30    0.348257
5 2017-05-31    0.592015
6 2017-06-30    0.596254
7 2017-07-31    0.442468
8 2017-08-31    0.628151
9 2017-09-30    0.236808
10 2017-10-31    0.989255
11 Freq: M, dtype: float64

```

```

1 # 每月最后一日，转化为每月
2 ts1.to_period().head()

```

```

1 2017-01    0.579400
2 2017-02    0.387962
3 2017-03    0.933857
4 2017-04    0.348257
5 2017-05    0.592015
6 Freq: M, dtype: float64

```

```

1
2 ts2 = pd.Series(np.random.rand(len(prng)), index = prng)
3 print(ts2.head())
4 print(ts2.to_timestamp().head())

```

```

1 2017-01    0.743320
2 2017-02    0.612895
3 2017-03    0.656805
4 2017-04    0.438479
5 2017-05    0.144916
6 Freq: M, dtype: float64
7 2017-01-01    0.743320
8 2017-02-01    0.612895
9 2017-03-01    0.656805
10 2017-04-01    0.438479
11 2017-05-01    0.144916
12 Freq: MS, dtype: float64

```

✧ 时间序列 - 重采样resample

Pandas中的resample，重新采样，是对原样本重新处理的一个方法，是一个对常规时间序列数据重新采样和频率转换的便捷的方法。

重新取样时间序列数据。

方便的时间序列的频率转换和重采样方法。

对象必须具有类似datetime的索引(DatetimeIndex、PeriodIndex或TimedeltaIndex)，或将类似datetime的值传递给on或level关键字。

DataFrame.resample(rule, closed=None, label=None, level=None)

- rule: 表示目标转换的偏移量字符串或对象
- closed:在降采样时，各时间段的哪一段是闭合的，‘right’或‘left’，默认‘right’
- label:在降采样时，如何设置聚合值的标签，例如，9: 30-9: 35会被标记成9: 30还是9: 35,默认9: 35

```

1 rng = pd.date_range('20170101', periods = 12)
2 ts = pd.Series(np.arange(12), index = rng)
3 print(ts)

```

```

1 2017-01-01    0
2 2017-01-02    1
3 2017-01-03    2
4 2017-01-04    3
5 2017-01-05    4
6 2017-01-06    5
7 2017-01-07    6
8 2017-01-08    7
9 2017-01-09    8
10 2017-01-10    9
11 2017-01-11   10
12 2017-01-12   11
13 Freq: D, dtype: int32

```

```

1 # 将序列下采样到5天的数据箱中，并将放入数据箱的时间戳的值相加
2 ts.resample('5D').sum()

```

```

1 2017-01-01    10
2 2017-01-06    35
3 2017-01-11    21
4 Freq: 5D, dtype: int32

```

```

1 # 得到一个新的聚合后的Series，聚合方式为求和
2 print(ts.resample('5D').mean(), '→ 求平均值\n')
3 print(ts.resample('5D').max(), '→ 求最大值\n')
4 print(ts.resample('5D').min(), '→ 求最小值\n')
5 print(ts.resample('5D').median(), '→ 求中值\n')
6 print(ts.resample('5D').first(), '→ 返回第一个值\n')
7 print(ts.resample('5D').last(), '→ 返回最后一个值\n')
8 print(ts.resample('5D').ohlc(), '→ OHLC重采样\n')
9 # OHLC:金融领域的时间序列聚合方式 → open开盘、high最大值、low最小值、close
  收盘

```

```

1 2017-01-01    2.0
2 2017-01-06    7.0
3 2017-01-11   10.5
4 Freq: 5D, dtype: float64 → 求平均值
5
6 2017-01-01    4
7 2017-01-06    9
8 2017-01-11   11

```

```

9   Freq: 5D, dtype: int32 → 求最大值
10
11   2017-01-01      0
12   2017-01-06      5
13   2017-01-11     10
14   Freq: 5D, dtype: int32 → 求最小值
15
16   2017-01-01      2.0
17   2017-01-06      7.0
18   2017-01-11     10.5
19   Freq: 5D, dtype: float64 → 求中值
20
21   2017-01-01      0
22   2017-01-06      5
23   2017-01-11     10
24   Freq: 5D, dtype: int32 → 返回第一个值
25
26   2017-01-01      4
27   2017-01-06      9
28   2017-01-11     11
29   Freq: 5D, dtype: int32 → 返回最后一个值

```

```

1   # 降采样
2   rng = pd.date_range('20170101', periods = 12)
3   ts = pd.Series(np.arange(1,13), index = rng)
4   print(ts)

```

```

1   2017-01-01      1
2   2017-01-02      2
3   2017-01-03      3
4   2017-01-04      4
5   2017-01-05      5
6   2017-01-06      6
7   2017-01-07      7
8   2017-01-08      8
9   2017-01-09      9
10  2017-01-10     10
11  2017-01-11     11
12  2017-01-12     12
13  Freq: D, dtype: int32

```

```

1   ts.resample('5D').sum()  #'→ 默认\n'

```

```

1 2017-01-01    15
2 2017-01-06    40
3 2017-01-11    23
4 Freq: 5D, dtype: int32

```

closed: 各时间段哪一端是闭合（即包含）的，默认左闭右闭

- 详解：这里values为0-11，按照5D重采样 → [1,2,3,4,5],[6,7,8,9,10],[11,12]
- left指定间隔左边为结束 → [1,2,3,4,5],[6,7,8,9,10],[11,12]
- right指定间隔右边为结束 → [1],[2,3,4,5,6],[7,8,9,10,11],[12]

```

1 # 将系列降采样到5天的箱中，但关闭箱间隔的左侧
2 print(ts.resample('5D', closed = 'left').sum(), '→ left\n')

```

```

1 2017-01-01    15
2 2017-01-06    40
3 2017-01-11    23
4 Freq: 5D, dtype: int32 → left

```

```

1 # 将系列降采样到5天的箱中，但关闭箱间隔的右侧
2 print(ts.resample('5D', closed = 'right').sum(), '→ right\n')

```

```

1 2016-12-27     1
2 2017-01-01    20
3 2017-01-06    45
4 2017-01-11    12
5 Freq: 5D, dtype: int32 → right

```

```

1 print(ts.resample('5D', label = 'left').sum(), '→ leftlabel\n')
2 # label: 聚合值的index, 默认为取左
3 # 值采样认为默认 (这里closed默认)

```

```

1 print(ts.resample('5D', label = 'right').sum(), '→ rightlabel\n')

```

```

1 # 升采样及插值
2
3 rng = pd.date_range('2017/1/1 0:0:0', periods = 5, freq = 'H')
4 ts = pd.DataFrame(np.arange(15).reshape(5,3),

```

```

5         index = rng,
6         columns = ['a', 'b', 'c'])
7     print(ts)
8
9     print(ts.resample('15T').asfreq())
10    print(ts.resample('15T').ffill())
11    print(ts.resample('15T').bfill())
12    # 低频转高频，主要是如何插值
13    # .asfreq(): 不做填充，返回NaN
14    # .ffill(): 向上填充
15    # .bfill(): 向下填充

```

```

1
2
3
4
5
6
7
8
9
10
11
12
13
14
15
16
17
18
19
20
21
22
23
24
25
26
27
28
29
30
31
32
33

```

		a	b	c
2017-01-01 00:00:00	0	1	2	
2017-01-01 01:00:00	3	4	5	
2017-01-01 02:00:00	6	7	8	
2017-01-01 03:00:00	9	10	11	
2017-01-01 04:00:00	12	13	14	
	a	b	c	
2017-01-01 00:00:00	0.0	1.0	2.0	
2017-01-01 00:15:00	NaN	NaN	NaN	
2017-01-01 00:30:00	NaN	NaN	NaN	
2017-01-01 00:45:00	NaN	NaN	NaN	
2017-01-01 01:00:00	3.0	4.0	5.0	
2017-01-01 01:15:00	NaN	NaN	NaN	
2017-01-01 01:30:00	NaN	NaN	NaN	
2017-01-01 01:45:00	NaN	NaN	NaN	
2017-01-01 02:00:00	6.0	7.0	8.0	
2017-01-01 02:15:00	NaN	NaN	NaN	
2017-01-01 02:30:00	NaN	NaN	NaN	
2017-01-01 02:45:00	NaN	NaN	NaN	
2017-01-01 03:00:00	9.0	10.0	11.0	
2017-01-01 03:15:00	NaN	NaN	NaN	
2017-01-01 03:30:00	NaN	NaN	NaN	
2017-01-01 03:45:00	NaN	NaN	NaN	
2017-01-01 04:00:00	12.0	13.0	14.0	
	a	b	c	
2017-01-01 00:00:00	0	1	2	
2017-01-01 00:15:00	0	1	2	
2017-01-01 00:30:00	0	1	2	
2017-01-01 00:45:00	0	1	2	
2017-01-01 01:00:00	3	4	5	
2017-01-01 01:15:00	3	4	5	
2017-01-01 01:30:00	3	4	5	
2017-01-01 01:45:00	3	4	5	

34	2017-01-01 02:00:00	6	7	8
35	2017-01-01 02:15:00	6	7	8
36	2017-01-01 02:30:00	6	7	8
37	2017-01-01 02:45:00	6	7	8
38	2017-01-01 03:00:00	9	10	11
39	2017-01-01 03:15:00	9	10	11
40	2017-01-01 03:30:00	9	10	11
41	2017-01-01 03:45:00	9	10	11
42	2017-01-01 04:00:00	12	13	14
43		a	b	c
44	2017-01-01 00:00:00	0	1	2
45	2017-01-01 00:15:00	3	4	5
46	2017-01-01 00:30:00	3	4	5
47	2017-01-01 00:45:00	3	4	5
48	2017-01-01 01:00:00	3	4	5
49	2017-01-01 01:15:00	6	7	8
50	2017-01-01 01:30:00	6	7	8
51	2017-01-01 01:45:00	6	7	8
52	2017-01-01 02:00:00	6	7	8
53	2017-01-01 02:15:00	9	10	11
54	2017-01-01 02:30:00	9	10	11
55	2017-01-01 02:45:00	9	10	11
56	2017-01-01 03:00:00	9	10	11
57	2017-01-01 03:15:00	12	13	14
58	2017-01-01 03:30:00	12	13	14
59	2017-01-01 03:45:00	12	13	14
60	2017-01-01 04:00:00	12	13	14

1	
---	--

1	2016-01	0
2	2016-02	1
3	2016-03	2
4	2016-04	3
5	2016-05	4
6	2016-06	5
7	2016-07	6
8	2016-08	7
9	2016-09	8
10	2016-10	9
11	2016-11	10
12	2016-12	11
13	2017-01	12
14	Freq: M, dtype: int32	


```

1 -----
2 -----
3 IncompatibleFrequency                                Traceback (most recent
call last)
4
5 <ipython-input-85-b8f0934a7ca5> in <module>
6     5 print(ts)
7     6
8 ----> 7 print(ts.resample('3M',kind='period').sum()) # 降采样
9     8 print(ts.resample('15D').ffill()) # 升采样

```

```

1 D:\Anaconda3\lib\site-packages\pandas\core\resample.py in f(self,
_method, min_count, *args, **kwargs)
2     924     def f(self, _method=method, min_count=0, *args,
**kwargs):
3     925         nv.validate_resampler_func(_method, args, kwargs)
4 → 926         return self._downsample(_method,
min_count=min_count)
5     927
6     928     f.__doc__ = getattr(GroupBy, method).__doc__

```

```

1 D:\Anaconda3\lib\site-packages\pandas\core\resample.py in
_downsample(self, how, **kwargs)
2     1185
3     1186         raise IncompatibleFrequency(
4 → 1187             f"Frequency {ax.freq} cannot be resampled to
{self.freq}, "
5     1188             "as they are not sub or super periods"
6     1189         )

```

```

1 IncompatibleFrequency: Frequency <MonthEnd> cannot be resampled to
<3 * MonthEnds>, as they are not sub or super periods

```

作业

作业1：请输出以下时间序列

---时间序列1:-----

2022-01-01	0.123626
2022-01-02	0.932822
2022-01-03	0.251188
2022-01-04	0.079741
2022-01-05	0.328489

Freq: D, dtype: float64

---时间序列2:-----

2022-01-31 00:00:00	0.242894
2022-01-31 00:00:01	0.377202
2022-01-31 00:00:02	0.046502
2022-01-31 00:00:03	0.873964

Freq: S, dtype: float64

---时间序列3:-----

	value1	value2	value3
2021-12-01 00:00:00	0.748819	0.368575	0.286854
2021-12-01 00:10:00	0.231864	0.828566	0.117412
2021-12-01 00:20:00	0.342888	0.609301	0.296714
2021-12-01 00:30:00	0.936361	0.448391	0.349759