

# Table of Contents

- ▼ [1 Series的定义与使用](#)
  - ▼ [1.1 Series索引标签的添加](#)
    - [1.1.1 方法一](#)
    - [1.1.2 方法二](#)
  - ▼ [1.2 Series及其索引名字的添加](#)
    - [1.2.1 Series名字的添加](#)
    - [1.2.2 索引名字的添加](#)
  - [1.3 Pandas的Index对象](#)
  - [1.4 练习](#)
  - [1.5 Series的索引和切片](#)
- [2 Series掩码提取](#)
- [3 Series运算符和广播方法](#)

```
In [13]: #全部行都能输出
from IPython.core.interactiveshell import InteractiveShell
InteractiveShell.ast_node_interactivity = "all"
```

## 1 Series的定义与使用

- Series 是一个带有 名称 和 索引 的**一维数组**。
- Series 中包含的数据类型可以是整数、浮点、字符串、列表、元组、ndarray等。
- 假定有一个场景是：存储一些用户的信息，暂时只包括年龄信息。
- 我们可以通过 Series 来存储，这里我们通过 Series 存储了四个年龄：18/30/25/40，只需将要存储的数据构建成一个数组，然后赋值给data参数即可。

```
pd.Series(['data=None', 'index=None', 'dtype=None', 'name=None'],)
```

```
In [14]: # 导入相关库（一般一起导入两个包）
import numpy as np
import pandas as pd
```

```
In [3]: sr=pd.Series(range(10,20))
sr
```

```
Out[3]: 0    10
        1    11
        2    12
        3    13
        4    14
        5    15
        6    16
        7    17
        8    18
        9    19
dtype: int64
```

从上面显示的dtype可以看出，和ndarray一样，Series中只能保存一种数据类型，如果数据类型不一致的话，也会自动转化为一类，转化的规则和ndarray类似：

```
In [20]: pd.Series([1, 2, 1, 3, 4])
pd.Series([1, "2", 3, 4])
```

```
Out[20]: 0    1.0
         1    2.1
         2    3.0
         3    4.0
         dtype: float64
```

```
Out[20]: 0    1
         1    2
         2    3
         3    4
         dtype: object
```

**Series**只能用来定义一维数组（及其索引），如果将多维数组强制转换为Series的话：

```
In [26]: a=np.random.randint(1, 10, (2, 2))

pd.Series(a)
```

...

```
In [5]: a=[[1], [2]], [[2], [3]]
pd.Series(a)
```

```
Out[5]: 0    [[1], [2]]
         1    [[2], [3]]
         dtype: object
```

## 1.1 Series索引标签的添加

### 1.1.1 方法一

```
In [5]: name = ['蜘蛛侠', '灭霸', '奇异博士', '钢铁侠', '蝙蝠侠', '索尔']
age = [22, 3000, 33, 37, 40, 1500]

heroes_age = pd.Series(age, index=name)    #索引index作为pd.Series()中的参数来为heroes_age指定索引
heroes_age
```

```
Out[5]: 蜘蛛侠      22
         灭霸      3000
         奇异博士   33
         钢铁侠     37
         蝙蝠侠     40
         索尔      1500
         dtype: int64
```

定义之后就可以查看Series的索引标签：

```
In [6]: heroes_age.index
```

```
Out[6]: Index(['蜘蛛侠', '灭霸', '奇异博士', '钢铁侠', '蝙蝠侠', '索尔'], dtype='object')
```

### 1.1.2 方法二

建立好Series之后，用一个新的列表（或者其他有序序列）赋值到该Series的索引对象Index中。

```
In [7]: user_age = pd.Series([22, 3000, 33, 37, 40, 1500])

user_age.index = ['蜘蛛侠', '灭霸', '奇异博士', '钢铁侠', '蝙蝠侠', '索尔']

user_age
```

```
Out[7]: 蜘蛛侠      22
        灭霸      3000
        奇异博士   33
        钢铁侠    37
        蝙蝠侠    40
        索尔     1500
        dtype: int64
```

## 1.2 Series及其索引名字的添加

### 1.2.1 Series名字的添加

方法一：

```
In [28]: #直接用pd.Series()中的name参数来设置
name = ['蜘蛛侠', '灭霸', '奇异博士', '钢铁侠', '蝙蝠侠', '索尔']
age = [22, 3000, 33, 37, 40, 1500]
heroes_age = pd.Series(age, index=name, name='英雄年龄')

heroes_age
heroes_age.name
```

```
Out[28]: 蜘蛛侠      22
        灭霸      3000
        奇异博士   33
        钢铁侠    37
        蝙蝠侠    40
        索尔     1500
        Name: 英雄年龄, dtype: int64
```

```
Out[28]: '英雄年龄'
```

方法二：

```
In [29]: #赋值到该Series的索引对象中
name = ['蜘蛛侠', '灭霸', '奇异博士', '钢铁侠', '蝙蝠侠', '索尔']
age = [22, 3000, 33, 37, 40, 1500]
heroes_age = pd.Series(age, index=name)

heroes_age.name="英雄年龄"

heroes_age
heroes_age.name
```

```
Out[29]: 蜘蛛侠      22
灭霸      3000
奇异博士    33
钢铁侠      37
蝙蝠侠      40
索尔      1500
Name: 英雄年龄, dtype: int64
```

```
Out[29]: '英雄年龄'
```

### 1.2.2 索引名字的添加

```
In [8]: user_age.index = ['蜘蛛侠', '灭霸', '奇异博士', '钢铁侠', '蝙蝠侠', '索尔']
user_age.index.name = '英雄姓名'
user_age
```

```
Out[8]: 英雄姓名
蜘蛛侠      22
灭霸      3000
奇异博士    33
钢铁侠      37
蝙蝠侠      40
索尔      1500
dtype: int64
```

```
In [9]: user_age.index.name
```

```
Out[9]: '英雄姓名'
```

## 1.3 Pandas的Index对象

综上所述, 一个Series包括了data, index以及name

但是按照上面的方法, 定义一个完整元素的Series的索引, 需要先定义索引标签, 再定义索引的名字, 未免太繁琐。

可以通过定义Index对象, 再将其赋值到Series中的index参数, 这样可以一次性定义一个有完整元素的Series索引。

```
In [30]: #通过pd.Index方法先创建一个索引，再将索引添加到series中去
data=[22, 3000, 33, 37, 40, 1500]
index = pd.Index(['蜘蛛侠', '灭霸', '奇异博士', '钢铁侠', '蝙蝠侠', '索尔'], name="英雄姓名")
# index=['蜘蛛侠', '灭霸', '奇异博士', '钢铁侠', '蝙蝠侠', '索尔']

user_age = pd.Series(data=data, index=index, name="英雄年龄")

user_age
```

```
Out[30]: 英雄姓名
蜘蛛侠      22
灭霸      3000
奇异博士      33
钢铁侠      37
蝙蝠侠      40
索尔      1500
Name: 英雄年龄, dtype: int64
```

## 1.4 练习

自由构建几个Series。

```
In [ ]:
```

## 1.5 Series的索引和切片

```
In [32]: name = ['蜘蛛侠', '灭霸', '奇异博士', '钢铁侠', '蝙蝠侠', '索尔']
age = [22, 3000, 33, 37, 40, 1500]
heroes_age = pd.Series(age, index=name)
heroes_age
```

```
Out[32]: 蜘蛛侠      22
灭霸      3000
奇异博士      33
钢铁侠      37
蝙蝠侠      40
索尔      1500
dtype: int64
```

```
In [15]: heroes_age[0]
heroes_age['蜘蛛侠']
```

```
Out[15]: 22
```

```
Out[15]: 22
```

```
In [16]: heroes_age[0::2]
heroes_age['蜘蛛侠': '索尔': 2]
```

```
Out[16]: 蜘蛛侠      22
          奇异博士   33
          蝙蝠侠     40
          dtype: int64
```

```
Out[16]: 蜘蛛侠      22
          奇异博士   33
          蝙蝠侠     40
          dtype: int64
```

```
In [17]: #单独抽取某些数据
heroes_age[[1, 2, 4]]
heroes_age[['灭霸', '奇异博士', '蝙蝠侠']]
```

```
Out[17]: 灭霸      3000
          奇异博士   33
          蝙蝠侠     40
          dtype: int64
```

```
Out[17]: 灭霸      3000
          奇异博士   33
          蝙蝠侠     40
          dtype: int64
```

Series 和字典非常类似, 我们可以将index和其标签看成是key, 对应的值看成是value。

两个有很多类似的操作,比如Series同样可以使用.get()方法, 且如果在Series中无法找到要找的值, 可以设定返回默认值:

```
In [18]: user_age["蜘蛛侠"]
user_age.get("蜘蛛侠")
```

```
Out[18]: 22
```

```
Out[18]: 22
```

```
In [19]: user_age.get("闪电侠", '不存在')
```

```
Out[19]: '不存在'
```

## 2 Series掩码提取

Series值筛选与提取的方法和ndarray基本一致:

```
In [34]: name = ['蜘蛛侠', '灭霸', '奇异博士', '钢铁侠', '蝙蝠侠', '索尔']
age = [22, 3000, 33, 37, 40, 1500]
heroes_age = pd.Series(age, index=name)
heroes_age
```

```
Out[34]: 蜘蛛侠      22
灭霸      3000
奇异博士   33
钢铁侠     37
蝙蝠侠     40
索尔      1500
dtype: int64
```

```
In [35]: # heroes_age[heroes_age>100]

heroes_age[(heroes_age>1000)*(heroes_age<2000)]
```

```
Out[35]: 索尔      1500
dtype: int64
```

```
In [42]: # 提取年龄为偶数的数据
#提取年龄为偶数，且年龄小于100的英雄年龄
heroes_age[heroes_age%2==0]

heroes_age[(heroes_age<100)]

heroes_age[(heroes_age%2==0)&(heroes_age<100)] # 在多个逻辑条件下，用&(交集) 或者| (并集)
```

```
Out[42]: 蜘蛛侠      22
灭霸      3000
蝙蝠侠     40
索尔      1500
dtype: int64
```

```
Out[42]: 蜘蛛侠      22
奇异博士   33
钢铁侠     37
蝙蝠侠     40
dtype: int64
```

```
Out[42]: 蜘蛛侠      22
蝙蝠侠     40
dtype: int64
```

```
In [49]: heroes_age[(heroes_age%2==0)|(heroes_age<100)] #换成“+”号也可以得到一致的结果
```

```
Out[49]: 蜘蛛侠      22
灭霸      3000
奇异博士   33
钢铁侠     37
蝙蝠侠     40
索尔      1500
dtype: int64
```

因为Series底层封装的也ndarray数组结构, 因此同样支持向量化操作, 可以利用

### 3 Series运算符和广播方法

Series支持ndarray的运算符和广播方法，包括numpy中的各种运算函数、聚合函数等。

```
In [53]: user_age
```

```
Out[53]: 英雄姓名
蜘蛛侠      22
灭霸      3000
奇异博士    33
钢铁侠      37
蝙蝠侠      40
索尔      1500
Name: 英雄年龄, dtype: int64
```

```
In [54]: user_age + range(6)
```

```
Out[54]: 英雄姓名
蜘蛛侠      22
灭霸      3001
奇异博士    35
钢铁侠      40
蝙蝠侠      44
索尔      1505
Name: 英雄年龄, dtype: int64
```

```
In [50]: user_age + 1
```

```
Out[50]: 英雄姓名
蜘蛛侠      23
灭霸      3001
奇异博士    34
钢铁侠      38
蝙蝠侠      41
索尔      1501
Name: 英雄年龄, dtype: int64
```

```
In [23]: user_age ** 2
```

```
Out[23]: 蜘蛛侠      484
灭霸      9000000
奇异博士    1089
钢铁侠      1369
蝙蝠侠      1600
索尔      2250000
Name: 英雄年龄, dtype: int64
```

```
In [24]: np.log(user_age)
```

```
Out[24]: 蜘蛛侠      3.091042
灭霸      8.006368
奇异博士    3.496508
钢铁侠      3.610918
蝙蝠侠      3.688879
索尔      7.313220
Name: 英雄年龄, dtype: float64
```



```
In [25]: np.exp(user_age)
```

```
Out[25]: 蜘蛛侠      3.584913e+09
          灭霸        inf
          奇异博士    2.146436e+14
          钢铁侠      1.171914e+16
          蝙蝠侠      2.353853e+17
          索尔        inf
          Name: 英雄年龄, dtype: float64
```

```
In [26]: np.mean(user_age)

          np.max(user_age)

          np.std(user_age)
```

```
Out[26]: 772.0
```

```
Out[26]: 3000
```

```
Out[26]: 1131.2705246756852
```

```
In [27]: # 我们注意到原来的user_age并没有发生变化
          user_age
```

```
Out[27]: 蜘蛛侠      22
          灭霸      3000
          奇异博士    33
          钢铁侠      37
          蝙蝠侠      40
          索尔      1500
          Name: 英雄年龄, dtype: int64
```