Data Analysis

Velen Kong

摘要

基于Python的数据分析入门笔记,希望能自学掌握基本的数据分析能力,毕竟是统计学的基础之一。

内容安排主要参考

(美) Wes McKinney 著. Python for Data Analysis:2nd Edition [M] USA: O'Reilly Media 2017

该书作者同时也是pandas库的作者,同时借用其在GitHub上的数据资料。

第三方库与Python入门

IPython & Jupyter

用到的库: ipython, jupyter, numpy, matplotlib, pandas, scipy, scikit-learn, statsmodels。

jupyter确实好用,扩展了Tab,?,*的功能。

还有一些快捷键仅限IPython使用。

另外就是一些常用的Magic Command,比如

```
1 | # ----- Day 0 -----
```

Python基础

#注释。

```
1 # this is comment
```

所有变量都是对象(object)。

基本的函数调用,利用函数批量处理。

```
def append_element(some_list, element):
    some_list.append(element)
    return

data = [1, 2, 3]
append_element(data, 4)
data
# Out: [1, 2, 3, 4]
```

变量赋值类似引用(reference)。

动态类型,利用type()和isinstance()进行类型检查。后者可以传入tuple代替逻辑或操作。

```
1 a = 1.5
2 isinstance(a, (int, float))
3 # Out: True
```

print配合format输出。

```
1  a = 1; b = 1.5
2  print('a is {1}, b is {0}'.format(type(b),
    type(a)))
3  # Out: a is <class 'int'>, b is <class 'float'>
```

Python中的object拥有各自的属性(attributes)和方法(methods),可通过getattr, hasattr, setattr操作。其中getattr可以直接使用返回对象, setattr不改变原class。

```
1 class A(object):
 2
       def set(self, a, b):
 3
            x = a
 4
            a = b
            b = x
 5
           print a, b
 6
 7
 8 | a = A()
9 c = getattr(a, 'set')
10 c(a='1', b='2')
11 # Out: 2 1
```

可以利用try()检查容器是否是顺序,同时生成list。

```
1 def isiterable(obj):
2    try:
3    iter(obj)
4    return True
5    except TypeError:
```

```
6     return False
7     return
8
9     x = 'string'
10     isiterable(x)
11 # Out: True
12     isiterable(5)
13 # Out: False
14
15     if not isinstance(x, list) and isiterable(x):
16          x = list(x)
17     x
18 # Out: ['s', 't', 'r', 'i', 'n', 'g']
```

import和as的使用。

is和is not的使用。

```
1  a = [1, 2, 3]
2  b = a
3  c = list(a)
4  d = None
5  print(a is b)
6  # Out: True
7  print(a is not c)
8  # Out: True
9  print(a == c)
10  # Out: True
11  print(d is None)
12  # Out: True
```

大部分Python的容器都是可变的(mutable),而strings和tuples不可变(immutable)。

```
1 a = ['foo', 2, [4, 5]]
2 a[2] = (3, 4)
3 a
4 # Out: ['foo', 2, (3, 4)]
```

```
1 # ---- Day 1 ----
```

标量类型(scalar types)一般有None, str, bytes, float, bool, int. 多行字符串用三个引号。

```
1 c = """
2 This is a longer string that
3 spans multiple lines
4 """
5 c.count('\n')
6 # Out: 3
```

str()方法可以生成字符串,+可以直接拼接字符串。而replace()方法可以替换字符串内容,但不改变原串。

```
1  a = 'this is a string'
2  b = a.replace('string', 'longer string')
3  print(b)
4  # Out: this is a longer string
5  print(a)
6  # Out: this is a string
```

Python采用Unicode编码,支持中文。对特殊字符可以采用 \oldsymbol{u} 或者r进行转义。

```
1 | s = '12\\34'
2 | print(s)
3 | # Out: 12\34
4 | s = r'this\has\no\special\characters'
5 | s
6 | # Out: 'this\\has\\no\\special\\characters'
```

format和{}可以进行格式化输出。

```
1 template = '{0:.2f} {1:s} are worth US${2:d}'
2 template.format(4.5560, 'Argentine Pesos', 1)
3 # Out: '4.56 Argentine Pesos are worth US$1'
```

利用encode()和decode()函数可以对字符进行加解码。利用b生成二进制串。

```
val = "español"
val_utf8 = val.encode('utf-8')
val_utf8
# Out: b'espa\xc3\xb1ol'
type(val_utf8)
# Out: bytes
val_utf8.decode('utf-8')
# Out: 'español'
bytes_val = b'this is bytes'
bytes_val
# Out: b'this is bytes'
decoded = bytes_val.decode('utf8')
decoded
# Out: 'this is bytes'
```

None是一个单独的类型,常见于函数的默认参数中。

```
def add_and_maybe_multiply(a, b, c=None):
    result = a + b
    if c is not None:
        result = result * c
    return result

type(None)
# Out: NoneType
```

and和or运算。注意Python没有位运算操作符,&, |, ~都是逻辑运算。

Python自带时间与日期库。datetime是不可变类型,所以所有的操作都会产生新的对象而不改变原对象。

```
1  from datetime import datetime, date, time
2  dt = datetime(2011, 10, 29, 20, 30, 21)
3  dt.day
4  # Out: 29
5  dt.date()
6  # Out: datetime.date(2011, 10, 29)
7  dt.strftime('%m/%d/%Y %H:%M')
8  # Out: '10/29/2011 20:30'
9  datetime.strptime('20091031', '%Y%m%d')
10  # Out: datetime.datetime(2009, 10, 31, 0, 0)
11  dt.replace(minute=0, second=0)
12  # Out: datetime.datetime(2011, 10, 29, 20, 0)
```

时间差用timedelta表示,单位是天和秒。

```
1 dt2 = datetime(2011, 11, 15, 22, 30)
2 delta = dt2 - dt
3 delta
4 # Out: datetime.timedelta(17, 7179)
5 type(delta)
6 # Out: datetime.timedelta
7 dt + delta
8 # Out: datetime.datetime(2011, 11, 15, 22, 30)
```

时间的格式符号(format specification)如下

```
1 %Y #4位年数
2 %y #2位年数
3 %m #2位月数
4 %d #2位天数
5 %H #24小时制(2位)
6 %I #12小时制(2位)
7 %M #2位分钟数
8 %S #2位秒数,由于闰秒存在,范围为[00, 61]
```

```
9 %w #星期,范围为[0,6]

10 %U #一年的第几个星期,以周日为标准,第一个周日之前的算00

11 %W #同上,以周一为标准

12 %z #用+HHMM或-HHMM表示相对于格林威治的时区偏移

13 %z #时区名称,默认为空

14 %F #等价于%Y-%m-%d

15 %D #等价于%m/%d/%y
```

if, elif, else语句。单行if。

```
1  a = [1,2,3]
2  b = a if len(a) != 0 else ""
3  print(b)
4  # Out: [1, 2, 3]
```

for in语句。多变量for循环。

```
1 starts = [0,1,2,3,4]
 2 \mid ends = [5,6,7,8,9]
   for start, end in zip(starts, ends):
       print((start, end))
 4
   1.1.1
 5
 6
   Out:
  (0, 5)
 7
  (1, 6)
8
9 (2, 7)
10 (3, 8)
  (4, 9)
11
12
```

while语句。

range()函数。

```
1 | # ---- Day 2 ----
```

数据结构

Tuple是Python的基本数据结构之一,可用逗号分隔直接创建,或者分解顺序容器,也可以通过range构造序列。

```
1 tup = 3, (4, 5, 6), (7, 8)
 2
   tup
  # Out: (3, (4, 5, 6), (7, 8))
 3
4 tuple([4, 0, 2])
   # Out: (4, 0, 2)
 5
6
  tuple('string')
   # Out: ('s', 't', 'r', 'i', 'n', 'g')
7
  tuple(['foo', [1, 2], True])
8
9 # Out: ('foo', [1, 2], True)
10 tuple(range(10))
11 # Out: (0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9)
```

tuple也可以直接进行+,*运算,和解压操作。

```
1 (4, None, 'foo') + (6, 0) + ('bar',)
  # Out: (4, None, 'foo', 6, 0, 'bar')
  ('foo', 'bar') * 4
 3
 4 # Out: ('foo', 'bar', 'foo', 'bar', 'foo', 'bar',
   'foo', 'bar')
   tup = 4, 5, (6, 7)
   a, b, (c, d) = tup
 7
   d
   # Out: 7
 8
 9 | a, b = 1, 2
10 | b, a = a, b
11 print(a,b)
12 # Out: 2 1
```

也可以配合多变量for循环。

```
1 seq = [(1, 2, 3), (4, 5, 6), (7, 8, 9)]
2 for a, b, c in seq:
3    print('a={0}, b={1}, c={2}'.format(a, b, c))
4 '''
5 Out:
6 a=1, b=2, c=3
7 a=4, b=5, c=6
8 a=7, b=8, c=9
9 '''
```

用*可以代指tuple的剩余部分。

```
1 values = 1, 2, 3, 4, 5
2 a, b, *rest = values
3 rest
4 # Out: [3, 4, 5]
```

count是tuple的常用方法。

```
1 a = (1, 2, 2, 2, 3, 4, 2)
2 a.count(2)
3 # Out: 4
```

List近似于可变的tuple, 定义方法和tuple类似, 也可以进行+,*操作。

利用append, insert, extend, pop, remove可以对list进行修改。但extend比+速度快。

```
1 tup = ('foo', 'bar', 'baz')
2 b_list = list(tup)
3 b_list
4 # Out: ['foo', 'bar', 'baz']
5 b_list.append('dwarf')
6 b_list
7 # Out: ['foo', 'bar', 'baz', 'dwarf']
8 b_list.insert(1, 'red')
```

```
9 b_list
10 # Out: ['foo', 'red', 'bar', 'baz', 'dwarf']
11 b_list.extend([7, 8, (2, 3)])
12 b_list
13 # Out: ['foo', 'red', 'bar', 'baz', 'dwarf', 7, 8, (2, 3)]
14 b_list.pop(2)
15 b_list
16 # Out: ['foo', 'red', 'baz', 'dwarf', 7, 8, (2, 3)]
17 b_list.append('foo')
18 b_list.remove('foo')
19 b_list
20 # Out: ['red', 'baz', 'dwarf', 7, 8, (2, 3), 'foo']
```

sort可以对一个list排序,bisect库可以进行二分操作。但bisect需要预先排序。sorted可以生成排序后的list。还可以设置排序的key。

```
1 import bisect
2 \mid a = [7, 2, 2, 5, 1, 3]
 3 a.sort()
4 a
  # Out: [1, 2, 2, 3, 5, 7]
  b = ['saw', 'small', 'He', 'foxes', 'six']
 7
   b.sort(key=len)
8
   b
9 # Out: ['He', 'saw', 'six', 'small', 'foxes']
10 import bisect
11 bisect.bisect(a, 2)
12 | # Out: 3
13 bisect.bisect(a, 6)
14 | # Out: 5
15 bisect.insort(a, 6)
16 a
17 | # Out: [1, 2, 2, 3, 5, 6, 7]
```

利用[begin: end: step]可以轻松实现部分list的选取和修改,其中step也可以为负数。reverse能反转整个容器。

```
1 list(reversed(range(10)))
2 # Out: [9, 8, 7, 6, 5, 4, 3, 2, 1, 0]
```

enumerate和zip可以用于生成变量组合。

```
1 some_list = ['foo', 'bar', 'baz']
 2 \mid mapping = \{\}
  for i, v in enumerate(some_list):
 4
       mapping[v] = i
   mapping
 5
   # Out: {'foo': 0, 'bar': 1, 'baz': 2}
   seq1 = ['foo', 'bar', 'baz']
   seq2 = ['one', 'two', 'three']
9 zipped = zip(seq1, seq2)
10 list(zipped)
  # Out: [('foo', 'one'), ('bar', 'two'), ('baz',
   'three')]
  seq3 = [False, True]
  list(zip(seq1, seq2, seq3))
13
  # Out: [('foo', 'one', False), ('bar', 'two',
14
   True)]
  for i, (a, b) in enumerate(zip(seq1, seq2)):
15
       print('{0}: {1}, {2}'.format(i, a, b))
16
   1.1.1
17
18 | Out:
19 0: foo, one
20 1: bar, two
```

```
21 2: baz, three
22 '''
```

zip也可以反过来进行解压。

```
1 # ---- Day 3 ----
```

字典(dict)是Python最重要的数据结构之一,存储键值对(key-value pair),基本操作如下。

```
1 d1 = {'a' : 'some value', 'b' : [1, 2, 3, 4]}
 2
   d1
 3 # Out: {'a': 'some value', 'b': [1, 2, 3, 4]}
4 d1['b']
  # Out: [1, 2, 3, 4]
   d1['dummy'] = 'another value'
 7
   d1
  # Out: {'a': 'some value', 'b': [1, 2, 3, 4],
   'dummy': 'another value'}
  del d1['a']
10 d1
11 # Out: {'b': [1, 2, 3, 4], 'dummy': 'another
   value'}
12 ret = d1.pop('dummy')
13
   ret
14 | # Out: 'another value'
   d1
15
  # Out: {'b': [1, 2, 3, 4]}
16
  'b' in d1
17
18
   # Out: True
```

```
19 list(d1.keys())
20 # Out: ['b']
21 list(d1.values())
22 # Out: [[1, 2, 3, 4]]
23 d1['b'] = 1
24 d1
25 # Out: {'b': 1}
26 d1.update({'b': 2, 2: ['a', 'b']})
27 d1
28 # Out: {'b': 2, 2: ['a', 'b']}
```

dict()可以直接生成dict。

```
1 map1 = dict(zip(range(5), range(5, -5, -1)))
2 map1
3 # Out: {0: 5, 1: 4, 2: 3, 3: 2, 4: 1}
4 map2 = dict(zip(range(10), range(5, 0, -1)))
5 map2
6 # Out: {0: 5, 1: 4, 2: 3, 3: 2, 4: 1}
```

读取dict值时还可以利用get设置默认值。如果不使用get,则会发生KeyError,比如pop()和del。所以使用dict前务必用in检查key是否存在。

```
1 # value = some_dict.get(key, default_value)
```

在使用list作为值时,要注意将default设为空list。可以使用 setdefault方法或者defaultdict类型。

```
words = ['apple', 'bat', 'bar', 'atom', 'book']
by_letter = {}
for word in words:
    letter = word[0]
    by_letter.setdefault(letter, []).append(word)
by_letter
# Out: {'a': ['apple', 'atom'], 'b': ['bat', 'bar', 'book']}
```

dict利用了hash(),所以key必须是可以被hash的对象。例如list无法作为key使用,需要转化为tuple。因为在list变化后,hash值也被改变,因而dict中保存的list将找不到对应的value产生错误。

set是无序无重复的容器。利用set()或者{}来生成set。

set可以利用union(), intersection(), difference(), symmetrice_difference()来进行操作,也可以使用|, &, -, ^。

常见方法有:

add(), clear(), remove(), pop(), copy(), len();

union(), update(), intersection(), intersection_update(),
difference(), difference_update(), symmetrice_difference(),
symmetrice_difference_update();

issubset(), issuperset(), isdisjoint().

和dict类似, remove()和pop()需要先用in检查, 否则会抛出 KeyError。

同样, set也利用了hash, 所以也不能加入list。

for in if语句常被用于list, dict, set中。可以轻松进行条件筛选。

```
1 strings = ['a', 'as', 'bat', 'car', 'dove',
    'python']
2 [x.upper() for x in strings if len(x) > 2]
```

```
# Out: ['BAT', 'CAR', 'DOVE', 'PYTHON']
   unique_lengths = \{len(x) for x in strings\}
   unique_lengths
  # Out: {1, 2, 3, 4, 6}
   loc_mapping = {val : index for index, val in
   enumerate(strings)}
   loc_mapping
   # Out: {'a': 0, 'as': 1, 'bat': 2, 'car': 3,
   'dove': 4, 'python': 5}
   all_data = [['John', 'Emily', 'Michael', 'Mary',
10
   'Steven'],
                ['Maria', 'Juan', 'Javier',
11
   'Natalia', 'Pilar']]
12
   result = [name for names in all_data for name in
   names
13
             if name.count('e') >= 1]
14 result
15 # Out: ['Michael', 'Steven', 'Javier']
```

也可以使用map函数,对顺序容器做一个映射。

```
1 set(map(len, strings))
2 # Out: {1, 2, 3, 4, 6}
3 list(map(lambda k: k ** 2, [1, 2, 3, 4, 5]))
4 # Out: [1, 4, 9, 16, 25]
5 dict(map(lambda x, y: (x, y), [1, 3, 5, 7, 9], [2, 4, 6, 8, 10]))
6 # Out: {1: 2, 3: 4, 5: 6, 7: 8, 9: 10}
```

多重for in语句。

```
1 some_tuples = [(1, 2, 3), (4, 5, 6), (7, 8, 9)]
2 [[x for x in tup] for tup in some_tuples]
3 # Out: [[1, 2, 3], [4, 5, 6], [7, 8, 9]]
```

```
1 # ----- Day 4 -----
```

函数

函数定义时可以设置默认参数。调用时可以无视默认参数。也可以 乱序设定参数。

定义在函数内部的本地变量会在return时被销毁。但可以使用 global来定义。但不建议过多使用全局变量,那说明需要使用class 和面向对象编程(object-oriented programming)。

Python可以返回多个参数。

```
1 def f():
2    a = 5
3    b = 6
4    c = 7
5    return a, b, c
6
7 c = 1
8 a, b, d = f()
9 print(a, b, c)
10 # Out: 5 6 1
```

Python中函数也是一种对象。由此可以将不同函数进行组合。

```
1 import re
  states = [' Alabama ', 'Georgia!', 'Georgia',
   'georgia',
             'FlorIda', 'south carolina##', 'West
 3
   virginia?'l
 4
   def remove_punctuation(value):
 5
       return re.sub('[!#?]', '', value)
 6
 7
   clean_ops = [str.strip, remove_punctuation,
   str.titlel
 9
10 def clean_strings(strings, ops):
```

```
result = []
11
       for value in strings:
12
13
           for function in ops:
               value = function(value)
14
           result.append(value)
15
       return result
16
17
18
   clean_strings(states, clean_ops)
19
20
   Out:
21
   ['Alabama',
   'Georgia',
22
23
   'Georgia',
24
   'Georgia',
   'Florida',
25
26 'South Carolina',
  'West Virginia']
27
28
```

在数据分析中,还会经常使用匿名函数(anonymous function)。其本身在创建时没有__name__属性。

```
1 anon = lambda x: x * 2
 2 anon(4)
   # Out: 8
 3
   def apply_to_list(some_list, f):
 4
 5
       return [f(x) for x in some_list]
 6
   ints = [4, 0, 1, 5, 6]
 7
   apply_to_list(ints, lambda x: x * 2)
   # Out: [8, 0, 2, 10, 12]
   strings = ['foo', 'card', 'bar', 'aaaa', 'abab']
10
   strings.sort(key=lambda x: len(set(list(x))))
11
12
   strings
13 # Out: ['aaaa', 'foo', 'abab', 'bar', 'card']
```

偏函数用于对函数进行局部套用,可以理解为封装。

```
# functools.partial(func, *args, **keywords)
 2
   def add(*args, **kwargs):
 3
       for n in args:
            print(n)
 4
       print("-"*10)
 5
       for k, v in kwargs.items():
 6
 7
           print('%s=%s' % (k, v))
 8
   add(1, 2, 3, k1=10, k2=20)
9
   T T T
10
11 Out:
12 1
13
   2
   3
14
15
   _____
16 k1=10
17
   k2 = 20
   T T T
18
   from functools import partial
19
   add_partial = partial(add, 10, k1=10, k2=20)
20
21
   add_partial(1, 2, 3, k3=20)
   1.1.1
22
23
   Out:
24
   10
   1
25
   2
26
27
   3
28
29 k1=10
   k2 = 20
30
   k3 = 20
31
   1.1.1
32
33
   add_partial(1, k1=0)
   T T T
34
35
   Out:
36
   10
   1
37
```

```
38 -----

39 k1=0

40 k2=20

41 '''
```

Python的生成器(generator)在数据科学领域有着广泛的应用,占用计算机资源较小。生成器也可以进行迭代,但与普通的顺序容器不同的是,它不会把所有数据存入内存中,而是只能被读取一次,实时生成数据。

生成器可以通过()构建,也可以使用关键字yield。每次生成器返回一个值时就会被冻结,直到下次调用再返回一个值。

```
1 gen = (x \text{ for } x \text{ in range}(5))
 2 print(gen)
   # Out: <generator object <genexpr> at
   0x0000023E97215830>
 4 for item in gen:
        print(item)
   1 1 1
 6
 7
   Out:
   0
 9
   1
10 2
11 3
12 4
   1.1.1
13
14
   def createGenerator() :
        mylist = range(3)
15
       for i in mylist:
16
17
            yield i*i
18
19 | mygenerator = createGenerator()
20 | print(mygenerator)
   # Out: <generator object createGenerator at</pre>
21
   0x0000023E97215938>
   for res in mygenerator:
```

```
print(res)

print(res)

out:

out:

and out:

mygenerator = createGenerator()

print(next(mygenerator))

dut:

number of the print out:

number out:

number
```

生成器可以用来代替列表推导式(list comprehension)。

```
1 dict((x, x ** 2) for x in range(5))
2 # Out: {0: 0, 1: 1, 2: 4, 3: 9, 4: 16}
```

标准库itertools提供了许多常用生成器。

```
1 import itertools as it
 2 list(it.combinations(range(3), 2))
  # Out: [(0, 1), (0, 2), (1, 2)]
   list(it.permutations(range(3), 2))
   # Out: [(0, 1), (0, 2), (1, 0), (1, 2), (2, 0),
   (2, 1)
 6 import itertools
   first_letter = lambda x: x[0]
   allnames = ['Alan', 'Adam', 'Wes', 'Will',
   'Albert', 'Steven']
  for letter, names in itertools.groupby(allnames,
   first_letter):
       print(letter, list(names)) # names is a
10
   generator
11 111
12 | Out:
13 A ['Alan', 'Adam']
14 | W ['Wes', 'Will']
15 A ['Albert']
```

```
1 # ---- Day 5 ----
```

异常处理

可以通过try expect语句进行异常抛出。同时可以设置异常类型,还能使用as和Exception。

```
def attempt_float(x):
 1
 2
       try:
            return float(x)
 3
 4
        except (ValueError, TypeError) as e:
            print(e)
 5
 6
            return x
 7
        except Exception:
 8
            return x
   attempt_float('1.234')
9
10
   # Out: 1.234
11
   attempt_float('1')
12
   # Out: 1.0
   attempt_float('1.a')
13
   7 7 7
14
15
   Out:
   could not convert string to float: '1.a'
16
17
   '1.a'
   1 1 1
18
```

同时还可以使用else和finally。

```
1 try:
 2
       f = open(path, 'w')
   except:
 3
       print('Not Found')
 4
   else:
 5
 6
       try:
 7
            write_to_file(f)
       except:
 8
            print('Failed')
 9
       else:
10
            print('Succeeded')
11
       finally:
12
13
           f.close()
```

还可以使用raise触发异常。

```
1 # raise [Exception [, args [, traceback]]]
2 def ThorwErr():
3    raise Exception("抛出一个异常")
4 ThorwErr()
```

捕捉到了异常,但是又想重新引发它(传递异常),可以使用不带参数的raise语句。

```
class MuffledCalculator:
 1
 2
        muffled = False
       def calc(self, expr):
 3
 4
            try:
 5
                return eval(expr)
            except ZeroDivisionError:
 6
 7
                if self.muffled:
                    print('Division by zero is
 8
   illegal')
9
                else:
10
                     raise
11 | a = MuffledCalculator()
12 # a.muffled = True
13 a.calc('2/0')
```

也可以自定义异常类型,对Exception类进行继承即可。

```
1 class ShortInputException(Exception):
       def __init__(self, length, atleast):
 2
           self.length = length
 3
 4
           self.atleast = atleast
 5
   try:
       s = input()
 6
       if len(s) < 3:
 7
           raise ShortInputException(len(s), 3)
 8
   except ShortInputException as e:
 9
       print('输入长度是%s,长度至少是%s' %(e.length,
10
   e.atleast))
  else:
11
12
   print(s)
13 # In: ab
14 # Out: 输入长度是2,长度至少是3
```

文件系统

利用open()和close()打开关闭文件,可以设置编码方式,r只读,w只写,x新建只写,a添加,r+读写,b二进制模式,t文本模式。打开后tell()表示当前位置,不同编码tell()效果不同。

```
1 path = 'segismundo.txt'
   f1 = open(path, 'rb')
   lines = (x.rstrip() for x in open(path))
   a = f1.read(10)
 4
 5
   a.decode(encoding = 'utf-8')
 6 # Out: 'Sueña el '
 7
  f2 = open(path)
   lines = (x.rstrip() for x in open(path))
9 | a = f2.read(10)
10 a.encode(encoding = 'gbk').decode('utf-8')
11 # Out: 'Sueña el r'
12 print(f1.tell(), f2.tell())
13
  # Out: 10 11
14 | f1.close()
15 f2.close()
```

也可以用with open读取文件。

```
with open('segismundo.txt', 'r', encoding='gbk')
as f:
lines =
[x.rstrip().encode('cp936').decode('utf-8')\
for x in open(path)]
lines[0]
full 'Sueña el rico en su riqueza,'
```

文件读取也与系统默认编码有关,可以通过sys和locale库查看系统 默认编码和Python默认编码。

```
import sys
sys.getdefaultencoding()
# Out: 'utf-8'
import locale
locale.getpreferredencoding()
# Out: 'cp936'
# cp936 = gbk
```

seek()和read()分别用来移动到指定位置和读取字符。慎用seek(),因为seek()转移到某个多字节字符中间时进行read()会发生UnicodeDecodeError。

```
1  f = open(path, 'r')
2  f.seek(3)
3  # Out: 3
4  f.read(1).encode('gbk').decode('utf-8')
5  # Out: 'ñ'
```

文件的常用方法还有readlines(), write(), writelines(), flush(), closed。

```
1 # ---- Day 6 ----
```

NumPy库

N维数组

numpy库全称Numerical Python,专用于科学计算,由于底层C语言的实现,速度比纯python快几十倍。rand()返回[0, 1)上的均匀分布,randn()返回标准正态分布。

可以直接对数组进行数学运算。shape()和dtype()可以查看数组信息。

```
data * 10
   1 1 1
 2
 3
  Out:
 4 array([[-9.7835, 4.1602, -7.5556],
          [19.0505, 2.2871, -4.5415]])
 5
   1 1 1
 6
 7
   data + data
   1.1.1
 9 Out:
10 array([[-1.9567, 0.832, -1.5111],
         [ 3.8101, 0.4574, -0.9083]])
11
12
13 data.shape
14 | # Out: (2, 3)
15 data.dtype
16 # Out: dtype('float64')
```

array()方法可以将传入参数转化为数组,而如果参数是数组那么会产生一个副本,而使用asarray()会直接返回传入的数组。

用ndim返回第一维的维数。

```
1 data1 = [[1, 2, 3], [2, 4, 6]]
2 arr1 = np.array(data1)
3 arr1.ndim
4 # Out: 2
```

zeros(), ones(), zeros_like(), ones_like(), full(), full_like()用来创建 新数组。

最好不要使用没有初始化的empty()。

arange()创建一个一维顺序数组。

eye()和identity()用来创建单位矩阵。

默认数据类型均为float64。

通过设定dtype参数改变数据类型。

```
1 arr2 = np.identity(3)
 2
   arr2
   1.1.1
 3
 4
   Out:
 5
   array([[1., 0., 0.],
 6
           [0., 1., 0.],
 7
           [0., 0., 1.]]
   1.1.1
 8
   arr3 = np.full_like(arr2, 3, dtype=np.int32)
10
   arr3
   . .
11
12
   Out:
13 array([[3, 3, 3],
          [3, 3, 3],
14
15
           [3, 3, 3]])
    1 1 1
16
```

numpy支持的数据类型有:

int8, uint8, int16, uint16, int64, uint64;

```
float16, float32, float64, float128;
complex64, complex128, complex256;
bool, object, string_, unicode_。
缩写为i1, u1, i2, u2, i4, u4, i8, u8;
f2, f4 or f, f8 or d, f16 or g;
c8, c16, c21;
?, 0, S, U。
```

对于非数学类型最好使用pandas。

astype()可以进行类型转换,调用时总会创建一个新的array。

除了array相互加减乘之外,numpy还支持常数乘除法和指数运算。

对size相同的array使用不等号还可以返回一个bool类型的数组。

和list类似, array可以使用[begin1: end1, begin2: end2, ...]来获得子数组。注意获得子数组并未新建,利用copy()来获得副本。

```
arr0 = np.array([[1, 2, 3],
 2
                      [4, 5, 6],
                      [7, 8, 9]])
 3
   arr7 = arr0[0]
 4
 5
   arr7
 6 # Out: array([1, 2, 3])
 7
   arr7[:] = 0
 8
   arr0
   1 1 1
 9
10 Out:
   array([[0, 0, 0],
11
          [4, 5, 6],
12
           [7, 8, 9]])
13
   1.1.1
14
   arr8 = arr0[1:3, :2].copy()
15
16
   arr8
   1 1 1
17
18
   Out:
   array([[4, 5],
19
           [7, 8]])
20
    T T T
21
```

```
1 | # ---- Day 7 ----
```

除了基本索引之外,还可以使用布尔索引,但要保证维数相同, Python并不会报错。也可以两者结合使用。

```
1 import numpy as np
   names = np.array(['A', 'B', 'A', 'C'])
 3
   data = np.eye(4, dtype='i4')
   names == 'A'
 4
   # Out: array([ True, False, True, False])
   data[names == 'A']
   1 1 1
 7
   Out:
   array([[1, 0, 0, 0],
 9
10
           [0, 0, 1, 0]]
   1.1.1
11
12
   data[names == 'A', :2]
   7 7 7
13
14 Out:
15 | array([[1, 0],
           [0, 0]]
16
   1.1.1
17
18 | data[~((names == 'A') | (names == 'C')), 2:]
19 # Out: array([[1, 0, 0]])
```

也可以利用逻辑表达式来改变array的内容。

```
1 \mid data[data > 0] = -1
 2
   data
   1 1 1
 3
 4
   Out:
   array([[-1, 0, 0, 0],
 5
          [0, -1, 0, 0],
 6
 7
          [0, 0, -1, 0],
 8
           [0, 0, 0, -1]
   1.1.1
9
10
   data[names != 'A'] = 1
11
   data
   . . .
12
```

花式索引(fancy index)是一种智能索引。通过传递索引数组来一次获得多个元素。

```
1 | arr = np.zeros((8, 4))
   for i in range(8):
 2
 3
       arr[i] = i
   arr[[4, 3, -1]]
 4
   1 1 1
   Out:
 7
   array([[4., 4., 4., 4.],
8
           [3., 3., 3., 3.],
9
           [7., 7., 7., 7.]
   . .
10
   arr = np.arange(20).reshape(5, 4) + 1
11
12
   arr
   111
13
14
   Out:
   array([[ 1, 2, 3, 4],
15
           [5, 6, 7, 8],
16
          [ 9, 10, 11, 12],
17
          [13, 14, 15, 16],
18
           [17, 18, 19, 20]])
19
   1 1 1
20
   arr[[1, 2, -1], [3, 0, -1]]
21
22 # Out: array([ 8, 9, 20])
```

也可以多重嵌套fancy index。

```
arr[[1, 2]]
 1
   1 1 1
 2
 3
   Out:
   array([[ 5, 6, 7, 8],
 4
 5
           [ 9, 10, 11, 12]])
   T T T
 6
 7
   arr[[1, 2]][:, [1, 0]]
   111
 8
9
   Out:
   array([[ 6, 5],
10
           [10, 9]])
11
   1 1 1
12
```

可用dot()来计算array的点积。T获得转置,也可以使用 transpose(),高维建议使用后者,前者相当于整个array倒置。 swapaxes()则能交换两个维度。

```
arr = np.arange(24).reshape((2, 4, 3)) +1
 1
 2
   arr
   1.1.1
 3
 4
   Out:
 5
   array([[[ 1, 2, 3],
            [4, 5, 6],
 6
 7
            [7, 8, 9],
 8
            [10, 11, 12]],
9
           [[13, 14, 15],
10
           [16, 17, 18],
11
           [19, 20, 21],
12
           [22, 23, 24]]])
13
   1.1.1
14
15
   arr.T
   1 1 1
16
17
   Out:
18
   array([[[ 1, 13],
            [4, 16],
19
```

```
20
            [7, 19],
            [10, 22]],
21
22
           [[ 2, 14],
23
24
            [5, 17],
            [ 8, 20],
25
            [11, 23]],
26
27
           [[ 3, 15],
28
            [6, 18],
29
            [ 9, 21],
30
            [12, 24]]])
31
32
   arr.transpose((1, 0, 2))
33
34
35
   Out:
   array([[[ 1, 2, 3],
36
37
            [13, 14, 15]],
38
39
           [[ 4, 5, 6],
           [16, 17, 18]],
40
41
           [[ 7, 8, 9],
42
43
           [19, 20, 21]],
44
45
           [[10, 11, 12],
           [22, 23, 24]]])
46
47
48
   arr.swapaxes(0, 1)
   1 1 1
49
50
   Out:
   array([[[ 1, 2, 3],
51
            [13, 14, 15]],
52
53
           [[ 4, 5, 6],
54
55
            [16, 17, 18]],
56
```

```
57  [[ 7, 8, 9],

58  [19, 20, 21]],

59

60  [[10, 11, 12],

61  [22, 23, 24]]])

62 '''
```

```
1 # ---- Day 8 ----
```

通用函数

array有许多通用函数都可以使用,比如sqrt, exp等。常用的函数有:

abs, fabs;

sqrt, square, exp, expm1, log, log10, log2, log1p;

其中expm1相当于exp(x)-1,与log1p相当于ln(x+1)互逆,常用来数据预处理,比如求RMSLE(均方根对数误差)。

sign, ceil, floor, rint, modf;

分别是符号函数,和四个取整函数(返回float),其中modf会返回两个数组。

```
1 arr = np.random.randn(3) * 5
2 arr
3 # Out: array([1.40907511, 4.3517101 ,
        2.37764427])
4 remainded, whole_part = np.modf(arr)
5 remainded
6 # Out: array([0.40907511, 0.3517101 ,
        0.37764427])
7 whole_part
8 # Out: array([1., 4., 2.])
9 np.ceil(whole_part)
10 whole_part
11 # Out: array([1., 4., 2.])
```

isnan, isfinite, isinf;

注意nan不能使用==来判断,而且会被同时当作极大和极小。

```
1  np.nan == np.nan
2  # Out: False
3  np.nan is np.nan
4  # Out: True
5  import math
6  math.nan is np.nan
7  # Out: False
8  np.isnan(math.nan)
9  # Out: True
```

cos, cosh, sin, sinh, tan, tanh, arccos, arccosh, arcsin, arcsinh, arctanh;

logical_not(等价于~array);

还有一些带有两个参数的通用函数:

add(), subtract(), multiply(), divide(), floor_divide(), power();

这些函数可以接受单个值也可以接受array。

```
1 arrd = np.divide(arr, 2)
 2
  arrd
 3 # Out: array([0.70453755, 2.17585505,
   1.18882213])
 4 arrd = np.divide(arr, whole_part)
   arrd
 6 # Out: array([1.40907511, 1.08792752,
   1.18882213])
 7 arrp = np.power(arr, 2)
 8
   arrp
 9 # Out: array([ 1.98549266, 18.93738078,
   5.65319227])
10 | arrp = np.power(arr, remainded)
11 arrp
12 # Out: array([1.15060233, 1.67734792,
   1.38691458])
```

maximum, fmax, minimum, fmin;

其中fmax和fmin无视NaN。

```
1 arr0 = np.array([np.nan, 1, 3, 1])
2 arr1 = np.array([2, 1, 1, 1])
3 print(np.maximum(arr0, arr1))
4 # Out: [nan 1. 3. 1.]
5 print(np.fmax(arr0, arr1))
6 # Out: [2. 1. 3. 1.]
```

```
copysign();
```

```
greater(), greater_equal(), less(), less_equal(), equal(),
not_equal();
```

等价于不等号判断,返回boolean数组。

logical_and(), logical_or(), logical_xor();

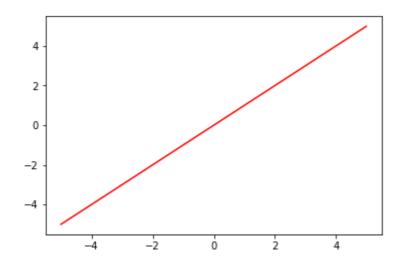
等价于&, |, ^。

面向数组编程

NumPy提供了许多面向数组的函数和方法,能更快速地对array进行操作。

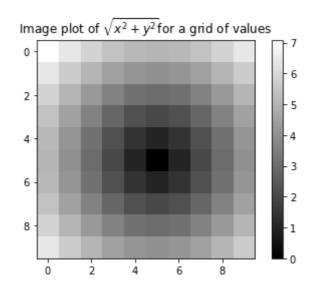
比如当我们需要网格点时,可以利用meshgrid()对x, y坐标数组做笛卡儿积。

```
points = np.arange(-5, 5, 1)
plt.plot(points, points, 'r')
plt.show()
```



```
1 xs, ys = np.meshgrid(points, points)
2 plt.plot(xs, ys, 'o')
3 plt.show()
```

```
1 z = np.sqrt(xs**2 + ys**2)
2 plt.imshow(z, cmap=plt.cm.gray)
3 plt.colorbar()
4 plt.title('Image plot of $\sqrt{x^2 + y^2}$\
5 for a grid of values')
6 plt.show()
```



where()是一个三元函数,用来进行类似if else的操作,需要传入一个boolean数组和两个其他数组。也可以传入值。

```
1  xarr = [1, 2, 3]
2  yarr = [-1, -2, -3]
3  cond = [True, False, True]
4  result = np.where(cond, xarr, yarr)
5  result
6  # Out: array([ 1, -2,  3])
7  arr = np.random.randn(3, 3)
```

NumPy还自带了很多数学函数。比如mean()和sum(),可以使用axis来控制计算的维度,axis=0即表示将除了0号维度之外全部相同的元素进行计算,从而消去0号维度。

```
1 arr.mean()
 2 # Out: -0.04499350890122711
 3 np.sum(arr)
 4 # Out: -0.404941580111044
 5 arr.sum(axis=0)
 6 # Out: array([ 2.13961385, -1.55606646,
   -0.98848896])
 7 | arr = np.ones((2, 3, 4)) |
   arr.sum(axis=0)
   7 7 7
9
10 Out:
11 array([[2., 2., 2., 2.],
         [2., 2., 2., 2.],
12
         [2., 2., 2., 2.]])
13
  111
14
```

还有累加和累乘, cumsum(), cumprod(), 也可以用axis控制维度。如果不控制纬度则会顺序遍历返回一个一维数组。

```
arr.cumsum(axis = 1)
 1
   111
 2
 3
   Out:
   array([[[1., 1., 1., 1.],
 4
            [2., 2., 2., 2.],
 5
            [3., 3., 3., 3.]],
 6
 7
           [[1., 1., 1., 1.],
 8
            [2., 2., 2., 2.],
 9
            [3., 3., 3., 3.]]])
10
    1 1 1
11
```

除此以外还有var(), std(), argmin(), argmax()等函数。其中后两者返回最值第一次出现的位置。

```
1 | # ----- Day 10 -----
```

boolean数组也可以执行sum(),同时还有any(), all()来进行整体与或。这也能用在其他array中。

array还可以执行sort(),利用axis参数将给定维度坐标不同,其余 坐标相同的元素排序。

```
1 \mid arr = np.random.randn(3, 3, 3) *5
  arr = np.ceil(arr)
 2
 3
   arr
   1.1.1
4
 5
   Out:
   array([[[-3., -0., -0.],
 6
          [ 5., 8., -3.],
7
8
          Γ
             1., 1., 5.]],
9
         [[5., 4., -3.],
10
         [-1., 2., 1.],
11
          [-2., -6., -8.]
12
13
       [[-1., 6., 6.],
14
```

```
15
          [3., -4., 6.],
          [ 3., -11., -0.]]])
16
   1.1.1
17
18
   arr.sort(axis=1)
19
   arr
   1.1.1
20
21
  Out:
22
   array([[[-3., -0., -3.],
23
          [1., 1., -0.],
          [ 5., 8., 5.]],
24
25
         [[-2., -6., -8.],
26
27
          [-1., 2., -3.],
          [ 5., 4., 1.]],
28
29
30
         [[-1., -11., -0.],
          [ 3., -4., 6.],
31
32
          [ 3., 6., 6.]]])
   1 1 1
33
```

利用sort()可以很方便地计算q分位数。

```
1 arr = np.random.randn(1000)
2 arr.sort()
3 arr[int(0.05 * len(arr))]
4 # Out: -1.5488900316485399
```

另外还有一些常用函数:

unique(x), intersect1d(x, y), union1d(x, y), in1d(x, y), setdiff1d(x, y), setxor1d(x, y).

其中intersect1d等返回的都是一维值数组。in1d()返回一个一维的boolean数组。

```
1 arr1 = np.array([[3, 4, 5],
2 [4, 2, 3],
```

```
3
                    [5, 3, 5]
 4
   arr2 = np.array([[1, 2, 5],
 5
                    [3, 4, 3],
 6
                    [5, 3, 5]]
 7
   np.unique(arr1)
  # Out: array([0, 2, 3, 4, 5])
  np.union1d(arr1, arr2)
9
10 # Out: array([0, 1, 2, 3, 4, 5])
11 np.in1d(arr1, arr2)
12 # Out: array([ True, True, True, True, True,
   True, True, True, False])
13 np.setdiff1d(arr1, arr2)
14 # Out: array([0])
```

文件读写

NumPy拥有自己的文件读写函数。

通过save(), load(), savez(), savez_compressed()可以进行基本的读写。其中savez类似于dict,而compressed进行了压缩。

```
1 arr = np.arange(5)
2 np.save('some_array', arr)
3 np.load('some_array.npy')
4 np.savez('array_archive.npz', a=arr, b=arr)
5 arch = np.load('array_archive.npz')
6 arch['b']
7 # Out: array([0, 1, 2, 3, 4, 5])
8 np.savez_compressed('arrays_compressed.npz', a=arr, b=arr)
```

```
1 | # ---- Day 11 ----
```

线性代数

在NumPy中,*并不能进行矩阵乘法,而是单纯地将各个位置上的元素相乘。进行点乘需要使用dot()。

```
1 | x = np.array([[2, 3],
                   [0, 1]])
 2
 3
   y = np.array([[0, 1],
                 [1, 0]]
 4
 5
   x * y
   1 1 1
 6
 7
   Out:
   array([[0, 3],
 8
          [0, 0]]
 9
   1 1 1
10
11
   x.dot(y)
   1.1.1
12
13
   Out:
14
   array([[3, 2],
15
          [1, 0]]
   1 1 1
16
```

另外,在点乘中一个二维矩阵和一个一维数组相乘,后者会被转化成向量,并返回一个一维数组。这个操作也可以用运算符@实现。

```
1 x.dot(np.array([1, 2]))
2 # Out: array([8, 2])
3 x @ np.array([2, 1])
4 # Out: array([7, 1])
```

numpy.linalg拥有许多常用函数,比如inv(), qr()用来获得逆矩阵和QR分解。

```
from numpy.linalg import inv, qr
  x_ = inv(x)
  x_
```

```
4
 5
   Out:
 6 array([[ 0.5, -1.5],
        [ 0. , 1. ]])
 7
   7 7 7
 8
  mat = np.random.randn(3, 3)
9
10 q, r = qr(mat)
11
  1.1.1
12
13 | Out:
14 array([[ 0.79869179, 1.18877944, 0.19382584],
        [ 0.
                , -2.24303773, 0.08872422],
15
         [ 0.
16
                    , 0. , 0.86608074]])
17
```

trace()获得矩阵的迹,而diag()对于二维矩阵可以获取对角线元素,对于一维数组则会创建对应的对角阵。

```
1 x.trace()
2 # Out: 3
3 \ln (x)
4 # Out: array([2, 1])
   np.diag(np.diag(x))
 5
   7 7 7
 6
 7
   Out:
   array([[2, 0],
8
          [0, 1]]
9
   1.1.1
10
```

linalg.det()用来计算array的行列式,但要求最后两个维度大小相同。

linalg.eig()用来计算矩阵的特征值和特征向量。

```
1 from numpy.linalg import eig
   w, v = eig(np.diag((1, 2, 3)))
 2
 3
   # Out: array([1., 2., 3.])
 4
 5
   1 1 1
 6
 7
   Out:
 8
   array([[1., 0., 0.],
          [0., 1., 0.],
9
           [0., 0., 1.]])
10
   1 1 1
11
```

linalg.pinv()用来计算Moore-Penrose广义逆矩阵。

linalg.svd()对矩阵进行奇异值分解,返回三个分解矩阵。

linalg.solve()解线性方程组。

linalg.lstsq()求最小二乘解,返回解向量,残差和,秩,奇异值。

```
x = np.array([[1, 2, 1],
 1
 2
                  [1, 0, 0],
 3
                  [0, 4, 0]]
 4
   pinv(x)
   1.1.1
 5
   Out:
   array([[ 2.06415723e-16, 1.00000000e+00,
 7
   -2.86157572e-16],
           [ 1.18467981e-16, -1.07459905e-16,
 8
   2.5000000e-01],
           [1.00000000e+00, -1.00000000e+00,
 9
   -5.0000000e-0111)
   1 1 1
10
11
   svd(x)
   1.1.1
12
13
   Out:
   (array([[-0.4856289 , -0.70136375, -0.52177912],
14
            [-0.02497309, -0.58551396, 0.81027757],
15
```

```
[-0.87380828, 0.40652464,
16
   0.26682728]]),
17
   array([4.52173541, 1.48251813, 0.59669834]),
   array([[-0.11292169, -0.98778246, -0.10739879],
18
           [-0.86803506, 0.15067004, -0.4730895],
19
           [ 0.48349129, 0.03980385,
20
   -0.8744437311)
21
22
   solve(x, np.array([1, 1, 1]))
23
   # Out: array([ 1. , 0.25, -0.5 ])
24
   x = np.array([[1, 2],
25
                 [1, 0],
26
                 [0, 4]]
   lstsq(x, np.array([1, 1, 1]), rcond=None)
27
28
29
   Out:
   (array([0.7777778, 0.22222222]),
30
   array([0.11111111]),
31
32
    2,
    array([4.49661478, 1.33433712]))
33
   1 1 1
34
```

```
1 # ---- Day 12 ----
```

伪随机数的产生

NumPy有许多的随机数生成器,比如可以用normal()来生成正态分布。

```
1 sample = np.random.normal(size=(3, 3))
```

通过normal()生成的一系列随机数速度很快,比逐个生成要快很多。

```
from random import normalvariate
N = 1000000

timeit samples = [normalvariate(0, 1) for _ in range(N)]

timeit np.random.normal(size=N)

'''

out:
882 ms ± 24.3 ms per loop (mean ± std. dev. of 7 runs, 1 loop each)

881 ms ± 449 µs per loop (mean ± std. dev. of 7 runs, 10 loops each)

"""
```

另外可以通过seed()改变随机种子, RandomState()来创建局部随机生成器。

permutation()和shuffle()都可以用来打乱array,多维数组则只打乱第一维。

但前者还能传入int,相当于随机打乱arange()。而且前者返回一个打乱后的副本,后者会直接改变array并且返回None。

```
1
  sample = np.array([[1, 2, 3],
2
                       [4, 5, 6],
3
                       [7, 8, 9]]
  np.random.permutation(sample)
4
  1.1.1
6
  Out:
  array([[4, 5, 6],
7
         [7, 8, 9],
8
          [1, 2, 3]])
9
```

```
10 '''
   sample
11
   1.1.1
12
13
   Out:
14 array([[1, 2, 3],
          [4, 5, 6],
15
           [7, 8, 9]])
16
   111
17
   np.random.shuffle(sample)
18
19
   sample
   1 1 1
20
21 Out:
22 | array([[4, 5, 6],
          [1, 2, 3],
23
           [7, 8, 9]])
24
   7 7 7
25
26
   sample = np.random.permutation(5)
27
   sample
28 # Out: array([0, 4, 2, 3, 1])
```

rand()返回[0,1)上的均匀随机变量。而randint()得到[0,low)或者 [low,high)的随机整数。randn返回标准正态随机变量。

还有一些常见的分布函数如下:

```
1 # uniform(low=0.0, high=1.0, size=None)
 2 # 均匀分布
  # binomial(n, p, size=None)
  # 二项分布
 4
  # negative_binomial(n, p, size=None)
 5
  # 负二项分布
 6
 7
  # multinomial(n, pvals, size=None)
  # 多项分布
8
9 # normal(loc=0.0, scale=1.0, size=None)
10 # 正态分布
11 # standard_normal(size=None)
12 # 标准正态分布
```

```
13 # lognormal(mean=0.0, sigma=1.0, size=None)
14 # 对数正态分布
15 | # multivariate_normal(mean, cov[, size,
   check_valid, tol])
16 # 多元正态分布
17 | # wald(mean, scale, size=None)
18 # 逆高斯分布
19 # poisson(lam=1.0, size=None)
20 # 泊松分布
21 | # exponential(scale=1.0, size=None)
22 # 指数分布
23 # standard_exponential(size=None)
24 # 标准指数分布
25 # beta(a, b, size=None)
26 | # β分布
27 | # gamma(shape, scale=1.0, size=None)
28 # Г分布
29 | # standard_gamma(shape, size=None)
30 # 标准Γ分布
31 # chisquare(df, size=None)
32 | # 卡方分布
33 # standard_t(df, size=None)
34 | # 标准t分布
35 # f(dfnum, dfden, size=None)
36 # F分布
37 | # noncentral_chisquare(df, nonc, size=None)
38 # 非中心卡方分布
39 # noncentral_f(dfnum, dfden, nonc, size=None)
40 # 非中心F分布
41 # geometric(p, size=None)
42 # 几何分布
  # hypergeometric(ngood, nbad, nsample, size=None)
43
44
  # 超几何分布
  # pareto(a, size=None)
45
  # 帕累托分布
46
  # dirichlet(alpha, size=None)
47
48 # 狄利克雷分布
```

```
49 # gumbel(loc=0.0, scale=1.0, size=None)
50 # Gumbel分布(极值分布)
51 # laplace(loc=0.0, scale=1.0, size=None)
52 # 拉普拉斯分布
53 # logistic(loc=0.0, scale=1.0, size=None)
54 # Logistic分布
55 # rayleigh(scale=1.0, size=None)
56 # 瑞利分布
57 # standard_cauchy(size=None)
58 # 标准柯西分布
59 # triangular(left, mode, right, size=None)
60 # 三角分布
61 # weibull(a, size=None)
62 # 韦布尔分布
63 # zipf(a, size=None)
64 # て分布
```

```
1 # ---- Day 13 ----
```

样例: 随机游动

Pandas库