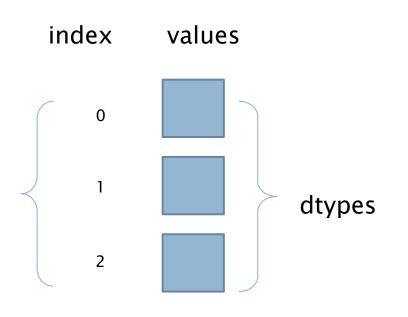
1차원 데이터관리 (SERIES)

Series 구조

Series 구조

1차원의 데이터를 관리하는 컨테이너

pandas.Series(data,index,dtypes,name,copy)



data: 실제 데이터 값

index : 데이터를 접근할 정보

dtypes: 데이터들의 타입

name: Series 인스턴스의 이름

Series 구조 속성

변수	설명
name	Series 인스턴스에 대한 이름
shape	DataFrame의 행렬 형태를 표시
dtypes	행과 열에 대한 데이터 타입을 표시
ndim	차원에 대한 정보 표시
size	원소들의 갯수
ftypes	Return the ftypes (indication of sparse/dense and dtype) in this object.
axes	행과 열에 대한 축을 접근 표시
empty	DataFrame 내부가 없으면 True 원소가 있으면 False
strides	데이터를 구성하는 총 갯수
index	생성된 행에 대한 index 표시
columns	칼럼에 대한 접근 표시
values	실제 data를 Numpy 로 변환

Series생성: name 추가

dict를 받아서 Series 인스턴스를 생성

```
import numpy as np import pandas as pd
```

```
d = {'a':1,'b':2,'c':3}
s3 = pd.Series(d,name='something')
print(s3, s3.name)
```

```
(a 1
b 2
c 3
```

Name: something, dtype: int64, 'something')

Series 구조 속성: index,values,dtype

Series의 주요 속성인 values는 데이터를 나태내고 index는 series 인스턴스에 대한 index 정보를 가짐

```
import pandas as pd

obj = pd.Series([4,-7,5,3])

print(obj.index)
print(obj.values)

obj.index = ['a','b','c','d']
print(obj.index)
print(obj.values)

obj['a'] = 100
print(type(obj.values),obj.values)
#obj.values = pd.Series([99,99,99,99]).values
#AttributeError: can't set attribute
print(obj.dtype, obj.ftype)
```

```
RangeIndex(start=0, stop=4, step=1)
[ 4 -7 5 3]
Index([u'a', u'b', u'c', u'd'], dtype='object')
[ 4 -7 5 3]
(<type 'numpy.ndarray'>, array([100, -7, 5, 3], dtype=int64))
(dtype('int64'), 'int64:dense')
```

Series 구조 속성 : shape, ndim

주요 Series 모형과 차원에 대해 출력

```
import pandas as pd

d = {'a':1,'b':2,'c':3}
s3 = pd.Series(d,name='something')
print(s3, s3.name)

print(s3.shape)
print(s3.ndim)
print(s3.size)
```

```
(a 1
b 2
c 3
Name: something, dtype: int64, 'something')
(3,)
1
3
```

Series 구조 속성: strides, base

주요 Series 속성에 대해 출력

```
import pandas as pd

d = {'a':1,'b':2,'c':3}
s3 = pd.Series(d,name='something')

print(s3.strides)
print(s3.base)
```

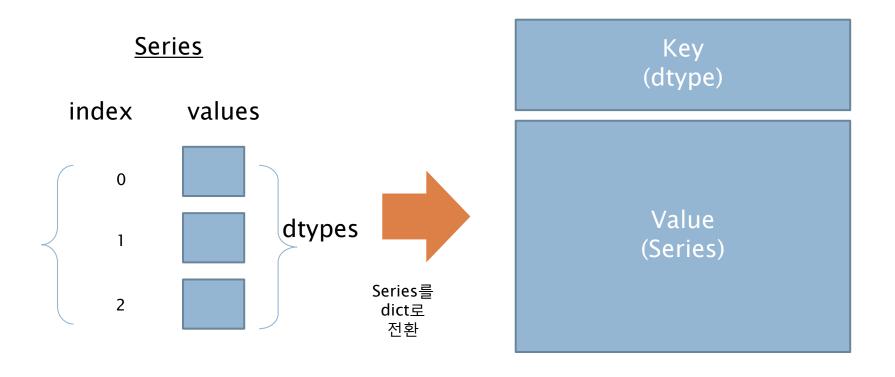
```
a 1
b 2
c 3
Name: something, dtype: int64
(8,)
[1 2 3]
```

Series 변환 속성

변수	설명
blocks	Internal property, property synonym for as_blocks()
Т	행과 열을 변환

Series 구조 변환: blocks

Series 인스턴스를 dict 타입으로 변환처리



Series 구조 변환: blocks 예시

Series이 인스턴스에 대해 dict 타입으로 데이터를 표시

```
import pandas as pd

obj1 = pd.Series([1,2,3,4],name="test")

print(obj1.blocks)
print(obj1.blocks['int64'].index)
print(obj1.blocks['int64'].values)
print(obj1.blocks['int64'].name)
print(obj1.blocks['int64'].dtype)
```

```
{'int64': 0 1
1 2
2 3
3 4
Name: test, dtype: int64}
Int64Index([0, 1, 2, 3], dtype='int64')
[1 2 3 4]
test
int64
```

Series 구조 변환: T

주요 Series 속성에 index, values를 교체해서 보여 줌

```
import pandas as pd

d = {'a':1,'b':2,'c':3}
s3 = pd.Series(d,name='something')
print(s3.T)
```

```
a 1b 2c 3Name: something, dtype: int64
```

Series 접근 속성

변수	설명
at	Fast label-based scalar accessor
iat	Fast integer location scalar accessor.
ix	A primarily label-location based indexer, with integer position fallback.
loc	Purely label-location based indexer for selection by label.
iloc	Purely integer-location based indexing for selection by position.

Series 접근 속성: at,iat,loc,iloc,ix

주요 Series 인스턴스의 값을 접근하기 위해 at은 원소의 값, loc는 슬라이싱 처리를 포함해서 검색, ix는 값을 검색

```
import pandas as pd

obj1 = pd.Series([1,2,3,4],name="test")

obj1.index = ['a','b','c','d']
print(obj1.at['a'])
print(obj1.iat[0])

print(obj1.iat[0])

print(obj.iloc[0:3],obj.loc['a':'c'])

print(type(obj1.ix['a']),obj1.ix['a'] == 1)
```

```
1
1
(a 100
b -7
c 5
dtype: int64, a 100
b -7
c 5
dtype: int64)
(<type 'numpy.int64'>, True)
```

Series 생성

Series생성: list-like

List를 받아서 Series 인스턴스를 생성

```
import numpy as np
import pandas as pd

print(np.random.randn(5))
s = pd.Series(np.random.randn(5))

s1 = pd.Series(np.random.randn(5), index=['a', 'b', 'c', 'd', 'e'])

print(s, type(s))
print(s1, type(s1))
```

```
[-0.15090796 0.16353861 -0.28383656

1.48342456 1.26292765]

(0 -0.708895

1 -0.267631

2 0.587089

3 1.051497

4 -1.143584

dtype: float64, <class 'pandas.core.series.Series'>)

(a 1.125429

b 1.063341

c 0.637474

d 0.966092

e 0.796640

dtype: float64, <class 'pandas.core.series.Series'>)
```

Series생성: dict-like

dict를 받아서 Series 인스턴스를 생성

import numpy as np import pandas as pd

d = {'a':1,'b':2,'c':3} s2 = pd.Series(d) print(s2)

> a 1 b 2 c 3

dtype: int64

Series생성: MultiIndex

MultiIndex를 받아 Series 인스턴스를 생성

```
first second
          -0.483801
bar one
   two
          0.727163
           0.363992
baz one
          1.078241
   two
           0.314946
foo one
         -1.205744
   two
           -0.387636
aux one
         -1.015069
   two
dtype: float64
```

Series 접근

Series 조회: index

List처럼 인덱스를 조회해서 원소를 검색

```
import numpy as np
import pandas as pd

s = pd.Series([0,1,2,3,4])

s1 = pd.Series([0,1,2,3,4], index=['a', 'b', 'c', 'd', 'e'])

print(s.index, s[0])
print(s1.index,s1['a'])
```

(Int64Index([0, 1, 2, 3, 4], dtype='int64'), 0) (Index([u'a', u'b', u'c', u'd', u'e'], dtype='object'), 0)

Series 조회 : slice

Series의 slice는 순서를 표시하므로 index가 문자 여도 가능

```
import numpy as np
import pandas as pd
s = pd.Series([0,1,2,3,4])

s1 = pd.Series([0,1,2,3,4], index=['a', 'b', 'c', 'd', 'e'])

print(s[0:3])
print(s1['a':'c'])
```

```
0 0
1 1
2 2
dtype: int64
a 0
b 1
c 2
dtype: int64
```

Series 조회: index 직접 대응

Series의 ndarray 처럼 조회조건에 index를 리스트 넣어 검색 가능

```
import numpy as np
import pandas as pd
s = pd.Series([0,1,2,3,4])

s1 = pd.Series([0,1,2,3,4], index=['a', 'b', 'c', 'd', 'e'])

print(s[[4,3,1]])
print(s1[['d','a','c']])
```

```
4 4
3 3
1 1
dtype: int64
d 3
a 0
c 2
dtype: int64
```

Series 조회: 논리식

Series의 ndarray 처럼 조회조건도 논리식으로 처리가 가능

```
import numpy as np
import pandas as pd
s = pd.Series([0,1,2,3,4])

s1 = pd.Series([0,1,2,3,4], index=['a', 'b', 'c', 'd', 'e'])

print(s[s<3])
print(s1[s1>3])
```

```
0 0
1 1
2 2
dtype: int64
e 4
dtype: int64
```

Series 조회 : No Index

Series이 index 범위가 벗어나면 KeyError 발생

```
import pandas as pd

d = {'a':1,'b':2,'c':3}
s2 = pd.Series(d)
print(s2)

print(s2['d'])
```

KeyError: 'd'

Series 조회 : get() 메소드

Series이 index 범위가 벗어나도 KeyError 발생하지 않으려면 get() 메소드를 사용

```
import pandas as pd
import numpy as np

d = {'a':1,'b':2,'c':3}
s2 = pd.Series(d)

print(s2.get('d'))
print(s2.get('d',np.nan))
```

None nan

Series 변경

Series 동일 값 전체변경: replace()

인스턴스 원소의 값을 변경

```
import pandas as pd
import numpy as np

obj = pd.Series([1,2,3,4])

print(obj.replace(4,99))
print(obj)
print(obj)
print(obj.replace(4,99, inplace=True))
print(obj)
```

```
dtype: int64
0 1
1 2
2 3
3 99
dtype: int64
0 1
1 2
2 3
3 4
dtype: int64
None
0 1
1 2
2 3
3 99
dtype: int64
```

Series 특정 원소 변경: replace()

Replace 메소드는 값 전체를 바꾸므로 특정부분을 추출하여 적용할 경우에만 특정 값이 변경

import pandas as pd import numpy as np

obj6 = pd.Series([4,4,4,4])

print(obj6.replace(4,99, inplace=True))
print(obj6[:1].replace(99,4,inplace=True))
print(obj6)

None

0 4

1 99

2 99

3 99

dtype: int64

Series sort : sort_values()

set_value메소드도 inplace=True로 객체를 변경함 Index가 변경되지 않으므로 변경이 필요 Sort메소드 대신 sort_values메소드를 사용

```
import pandas as pd
import numpy as np

print(obj7)
print(obj7.sort_values(inplace=True))
print(obj7)

print(obj7.reindex([0,2,3,1]))
obj7.index = [0,1,2,3]
print(obj7)
```

```
0 4
1 999
2 4
3 4
dtype: int64
None
0 4
2 4
3 4
1 999
dtype: int64
0 4
2 4
3 4
1 999
dtype: int64
0 4
1 999
dtype: int64
0 4
1 4
2 4
3 999
dtype: int64
```

Series multi index 접근

Series 조회 : Multi index

첫번째 인덱스만 넣을 경우는 해당 하위 index와 값이 출력되고, 인덱스를 모두 넣을 경우는 값만 출력

```
first second
           0.447746
bar one
         -0.564082
   two
baz one -0.951146
          0.966715
   two
foo one
           0.994714
         -0.501969
   two
           0.208027
gux one
   two
          0.496674
dtvpe: float64
second
one 0.447746
two -0.564082
dtype: float64
0.447745697452
```

Series 산술연산

Series 연산: scala

Series와 scala 값과 계산시 전체를 vector 값으로 전환해서 계산

```
import pandas as pd
import numpy as np

d = {'a':1,'b':2,'c':3}
s2 = pd.Series(d)
print(s2 + 1)
print(s2 - 1)
print(s2 * 3)
print(s2 / 2)
print(s2 // 2)
print(s2 % 2)))
```

```
2
dtype: int64
a 0
dtype: int64
a 3
b 6
c 9
dtype: int64
a 0.5
b 1.0
c 1.5
dtype: float64
a 0
c 1
dtype: int64
dtype: int64
```

Series 연산: vector

Series는 크기에 맞춰 계산 하므로 index가 매칭되지 않을 경우는 NaN 처리

```
import pandas as pd
import numpy as np

d = {'a':1,'b':2,'c':3}
s2 = pd.Series(d)

print(s2 + s2)
print(s2 + s2[0:2])
```

```
a 2
b 4
c 6
dtype: int64
a 2
b 4
c NaN
dtype: float64
```

Series 간 산술연산

Series 인스턴스에 대한 산술연산(+,-,*,/,//,%)

```
import pandas as pd
import numpy as np

obj2 = pd.Series([1,2,3,4])
obj3 = pd.Series([5,6,7,8])
print(obj2+obj3)
print(obj2-obj3)
print(obj2*obj3)
print(obj2/obj3)
print(obj2//obj3)
print(obj2//obj3)
```

```
2 10
3 12
dtype: int64
0 -4
1 -4
3 -4
dtype: int64
  5
1 12
2 21
3 32
dtype: int64
0 0.200000
1 0.333333
2 0.428571
3 0.500000
dtype: float64
0 0
  0
  0
3 0
dtype: int64
1 2
2 3
3 4
dtype: int64
```

Series 절대값 처리

Series 인스턴스의 값들이 음수일 경우 절대값(abs) 처리

```
import pandas as pd
import numpy as np

obj = pd.Series([1,2,3,4])
obj5 = obj * -1
print(obj5)
print(obj5.abs())
```

```
0 -1
1 -2
2 -3
3 -4
dtype: int64
0 1
1 2
2 3
3 4
dtype: int64
```

Series 산술 메소드

Series 연산: add

add/radd 메소드 사용

```
import pandas as pd
import numpy as np

obj = pd.Series([1,2,3,4])
obj1 = pd.Series([5,6,7,8])
obj2 = pd.Series([5,6,7,8,9])

obj3 = obj.add(obj1)
print("add",obj3)
print("radd",obj.radd(obj1))
print(obj.add(obj2))
```

```
('add', 0 6

1 8

2 10

3 12

dtype: int64)

('radd', 0 6

1 8

2 10

3 12

dtype: int64)

0 6.0

1 8.0

2 10.0

3 12.0

4 NaN

dtype: float64
```

Series 연산: sub

sub/rsub 메소드 사용

```
import pandas as pd
import numpy as np

obj = pd.Series([1,2,3,4])
obj1 = pd.Series([5,6,7,8])
obj2 = pd.Series([5,6,7,8,9])

print("sub",obj.sub(obj1))
print("rsub",obj.rsub(obj1))
```

```
('sub', 0 -4

1 -4

2 -4

3 -4

dtype: int64)

('rsub', 0 4

1 4

2 4

3 4

dtype: int64)
```

Series 연산: mul

mul/rmul 메소드 사용

```
import pandas as pd
import numpy as np

obj = pd.Series([1,2,3,4])
obj1 = pd.Series([5,6,7,8])
obj2 = pd.Series([5,6,7,8,9])

print("mul",obj.mul(obj1))
print("rmul",obj.rmul(obj1))
```

```
('mul', 0 5
1 12
2 21
3 32
dtype: int64)
('rmul', 0 5
1 12
2 21
3 32
dtype: int64)
```

Series 연산: div

div/rdiv/floordiv/rfloordiv/truediv/rtruediv/div ide 메소드 사용

```
import pandas as pd
import numpy as np

obj = pd.Series([1,2,3,4])
obj1 = pd.Series([5,6,7,8])
obj2 = pd.Series([5,6,7,8,9])

print("div",obj.div(obj1))
print("rdiv",obj.rdiv(obj1))
print("floordiv", obj.floordiv(obj1))
print("rfloordiv", obj.rfloordiv(obj1))
print("truediv",obj.truediv(obj1))
print("truediv",obj.truediv(obj1))
print("divide",obj.divide(obj2, fill_value=0.0))
```

```
('div', 0 0.200000
   0.333333
2 0.428571
3 0.500000
dtype: float64)
('rdiv', 0 5.000000
   3.000000
2 2.333333
3 2.000000
dtype: float64)
('floordiv', 0 0
1 0
2 0
dtype: int64)
('rfloordiv', 0 5
1 3
2 2
('truediv', 0 0.200000
   0.333333
2 0.428571
3 0.500000
dtype: float64)
('rtruediv', 0 5.000000
                           ('divide', 0 0.200000
1 3.000000
                           1 0.333333
2 2.333333
                           2 0.428571
3 2.000000
                           3 0.500000
dtype: float64)
                           4 0.000000
dtype: float64)
                           dtype: float64)
```

Series 연산: mod

mod/rmod 메소드 사용

```
import pandas as pd
import numpy as np

obj = pd.Series([1,2,3,4])
obj1 = pd.Series([5,6,7,8])
obj2 = pd.Series([5,6,7,8,9])

print("mod",obj.mod(obj1, fill_value=0.0))
print("rmod",obj.rmod(obj1, fill_value=0.0))
```

```
('mod', 0 1
1 2
2 3
3 4
dtype: int64)
('rmod', 0 0
1 0
2 1
3 0
dtype: int64)
```

Series NaN 연산

Series 생성시 값이 없을 경우

Series 인스턴스의 원소가 NaN 타입일 경우 dtype이 float64로 세팅되고 add 처리시 결과가 NaN 으로 처리됨 add메소드에서 NaN 값이 있을 경우 fill_value 인자에 초기 값을 부여해야 함

```
import numpy as np

obj2 = pd.Series([1,2,3,4])
obj4 = pd.Series(index=[0,1,2,3])
print(obj4)
print(obj2.add(obj4,fill_value=0))
obj2.astype(dtype=np.int64)
print(obj2)
print(obj2.add(obj4))
```

import pandas as pd

```
0 NaN
  NaN
2 NaN
3 NaN
dtype: float64
0 1.0
1 2.0
2 3.0
dtype: float64
   2
dtype: int64
0 NaN
1 NaN
2 NaN
3 NaN
dtvpe: float64
```

Series들을 연결:append

Series 들을 연결하기 위해 append 메소드를 사용함. Verify_integrity=True 줄 경우 index 중복 시 오류 (ValueError: Indexes have overlapping values:)

```
import pandas as pd import numpy as np
```

```
obj4 = pd.Series(index=[0,1,2,3])
data = pd.Series([0.25, 0.5, 0.75, 1.0])
print(data.append(obj4))
obj5 = pd.Series([5,6,7,8],index=[5,6,7,8])
print(data.append(obj5,verify_integrity=True))
```

```
0.25
   0.5
   0.75
   NaN
   NaN
   NaN
dtype: object
  0.25
   0.50
   0.75
   1.00
   5.00
  6.00
  7.00
   8.00
dtype: float64
```

Count

Series 원소의 갯수:count

Series count 메소드를 이용해서 null이 아닌 갯수를 처리

```
import pandas as pd
import numpy as np

obj = pd.Series([1,2,3,4])
print(obj.count())

obj4 = pd.Series(index=[0,1,2,3])
print(obj4.count())
```

Series 원소의 갯수: value count

Series value_counts 메소드를 사용해서 원소들이 구성을 확인

```
import pandas as pd
import numpy as np
```

```
data = np.random.randint(0, 7, size=50)
sv = pd.Series(data)
```

print(sv.value_counts())

```
0 11
6 10
1 9
2 7
5 6
4 5
3 2
dtype: int64
```

Series: mode

Series 내의 최고 발생한 것을 확인하는 메소드

```
import pandas as pd
import numpy as np
```

data = np.random.randint(0, 7, size=50)
sv = pd.Series(data)

print(sv.value_counts())
print(sv.mode())

```
0 11
2 7
1 6
6 5
4 4
5 3
dtype: int64
0 3
dtype: int32
```

Series key/value 확인

Series 내의 key/value 확인

Key/iteritems 메소드를 가지고 key/value를 확인 Values 속성으로 원소들의 값을 확인

import pandas as pd import numpy as np

data = pd.Series([0.25, 0.5, 0.75, 1.0])
print(data.keys())
print(data.values)
for k,v in data.iteritems():
 print (k,v),

RangeIndex(start=0, stop=4, step=1) [0.25 0.5 0.75 1.] (0, 0.25) (1, 0.5) (2, 0.75) (3, 1.0)

Series 평균/표준편차/분산

Series 합,평균,표준편차,분산

평균(mean), 표준편차(std), 분산(var)에 대해 구하기

```
import pandas as pd
import numpy as np
Import math

data = pd.Series([0.25, 0.5, 0.75, 1.0])
print(data.sum(), data.sum()/len(data))
print(" average ",data.mean())
print(" median ",data.median())
print(" var ",data.var())

print(" standard deviation ",data.std())
print(" ",math.sqrt(data.var()))
```

(2.5, 0.625) ('average', 0.625) ('median', 0.625) ('var', 0.10416666666666667) ('standard deviation', 0.3227486121839514) ('', 0.3227486121839514)

Series describe

Series 숫자 데이터 통합 조회

평균(mean), 표준편차(std), 분산(var) 등을 한번에 구하기(describe)

```
import pandas as pd
import numpy as np
Import math

series = pd.Series(np.random.randn(500))

series[20:500] = np.nan
series[10:20] = 5

print(series.describe())

print(series.describe(percentiles=[.05, .25, .75, .95]))
```

```
count 20.000000
      2.497204
mean
      2.686809
std
      -1.437236
min
      -0.091405
25%
50%
       3.664195
75%
       5.000000
       5.000000
max
dtype: float64
     20.000000
count
       2.748251
mean
      2.410239
std
      -0.626104
min
      -0.499558
25%
       0.159144
50%
       3.585367
75%
       5.000000
95%
       5.000000
       5.000000
dtype: float64
```

Series 문자 데이터 통합 조회

문자들에 대한 구성에 대해 확인

```
import pandas as pd
import numpy as np
Import math

s = pd.Series(['a', 'a', 'b', 'b', 'a', 'a', np.nan, 'c', 'd', 'a'])
print(s.describe())
print(s.unique())
```

```
count 9
unique 4
top a
freq 5
dtype: object
['a' 'b' nan 'c' 'd']
```

unique

Series 동일한 숫자 원소 확인

Series 인스턴스내의 동일한 숫자 원소가 몇개인지를 확인 (nunique)

```
import pandas as pd
import numpy as np

series = pd.Series(np.random.randn(500))
series[20:500] = np.nan
series[10:20] = 5
print(series)
print(series.nunique())
```

```
-0.378757
   -0.295574
    5.000000
    5.000000
    5.000000
    5.000000
    5.000000
    5.000000
    5.000000
    5.000000
17
    5.000000
19
    5.000000
20
       NaN
21
       NaN
22
       NaN
23
       NaN
497
        NaN
498
        NaN
499
        NaN
dtype: float64
```

Series 동일한 문자 원소 확인

문자 원소에 대해 대표적인 원소들을 확인(unique)

```
import pandas as pd
import numpy as np
Import math

s = pd.Series(['a', 'a', 'b', 'b', 'a', 'a', np.nan, 'c', 'd', 'a'])
print(s.describe())
print(s.unique())
```

```
count 9
unique 4
top a
freq 5
dtype: object
['a' 'b' nan 'c' 'd']
```

min/max

Series min/max

Series 인스턴스 내의 원소들에 대한 min/max 구하기

```
import pandas as pd
```

obj = pd.Series([1,2,3,4])
print(obj.min())
print(obj.max())

1

Series idxmin/idxmax

Series 인스턴스 내의 원소들에 대한 min/max 에 대한 index 구하기

```
import pandas as pd

obj = pd.Series([1,2,3,4])
print(obj.min())
print(obj.max())
print(obj.idxmin())
print(obj.idxmax())
```

Series cummin/cummax

Series 인스턴스 내의 원소들에 대한 cummin/cummax 구하기

```
import pandas as pd
```

obj = pd.Series([1,2,3,4,1,1,1])
print(obj.cummax(axis=0))
print(obj.cummin(axis=0))

```
0 1
1 2
2 2 3
3 3
4 3
5 4
6 4
dtype: int64
0 1
1 1
2 1
3 1
4 1
5 1
6 1
dtype: int64
```

Series head/tail 조회

Series head/tail조회

Head/tail 조회 default가 5건이며, n = 숫자를 인자로 전달해서 더 많은 건을 조회할 수 있음

import pandas as pd import numpy as np Import math

long_series = pd.Series(np.random.randn(15))
print(long_series.head())
print(long_series.tail())
print(long_series.head(n=7))

0 0.932664 -0.025537 2 -0.157819 3 -0.814285 4 -0.600578 dtvpe: float64 10 -0.053254 11 -0.383670 12 -0.371867 13 -0.856907 14 0.763877 dtype: float64 0 0.932664 1 -0.025537 2 -0.157819 3 -0.814285 4 -0.600578 5 -0.680245

6 1.303397 dtvpe: float64

Boolean Reductions

Boolean Reductions

비교나 논리 연산을 사용할 경우에도 Series 인스턴 스 전체가 처리가 되므로 이를 축소해서 boolean 처리하기 위한 메소드

```
import pandas as pd
data = pd.Series([0.25, 0.5, 0.75, 1.0])
print((data+data) == (data*2))
```

0 True1 True2 True3 Truedtype: bool

empty

원소가 존재하지 않은 Series 인스턴스를 평가할 때 사용

import pandas as pd

obj_emp = pd.Series()
print(obj_emp.empty)

True

any(), all() : 비교

원소의 값이 논리식에 위한 전부 True 경우만 all()에서 True, any()메소드는 하나의 True만 존재해도 True로 처리

import pandas as pd

data = pd.Series([0.25, 0.5, 0.75, 1.0]) print((data>0.5).all()) print((data>0.5).any())

> False True

any(), all(): 사칙/비교연산

원소의 값이 논리식에 위한 전부 True 경우만 all()에서 True, any()메소드는 하나의 True만 존재해도 True로 처리

```
import pandas as pd

data = pd.Series([0.25, 0.5, 0.75, 1.0])

print((data == data).all())
print((data+data!= data).all())
```

True True

bool()

Bool메소드는 하나의 원소의 값이 True/False 여부 체크

import pandas as pd

print(pd.Series([True]).bool())
print(pd.Series([False]).bool())

True False

equals()

계산된 결과가 동등한지 처리하는 메소드

```
import pandas as pd

data = pd.Series([0.25, 0.5, 0.75, 1.0])

print((data+data).equals(data*2))
print((data+data) == (data*2))
print(((data+data) == (data*2)).all())
```

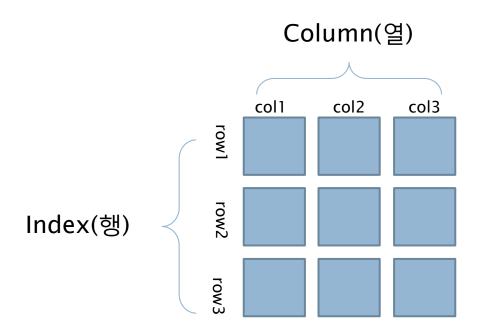
True
0 True
1 True
2 True
3 True
dtype: bool
True

2차원 데이터관리 (DATAFRAME)

DataFrame class 구조

DataFrame 구조

n*m 행열구조를 가지는 데이터 구조이고 index와 column이 별도의 명을 가지고, column별로 다른 데이터 타입을 가질 수 있음



DataFrame 생성

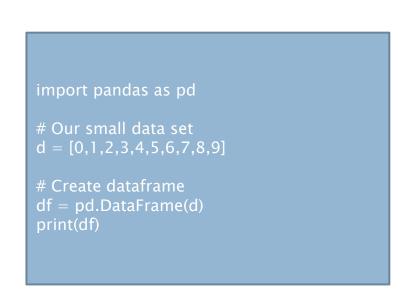
n*m 행열구조를 가지는 데이터 구조 생성

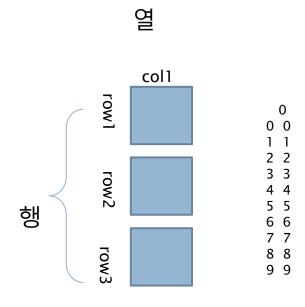
```
class DataFrame(pandas.core.generic.NDFrame)
  2차워 행렬
  Parameters
  data: numpy ndarray, dict, or DataFrame
    dict can contain Series, arrays, constants, or list-like objects
  index : Index or array-like
    행에 대한 정보 기본은 np.arange(n), 명칭도 부여 가능
  columns: Index or array-like
    행에 대한 정보 기본은 np.arange(n), 명칭도 부여 가능
  dtype: dtype, default None
    Data type to force, otherwise infer
  copy: boolean, default False
     Copy data from inputs. Only affects DataFrame / 2d ndarray input
```

DataFrame 이해하기

DataFrame 생성

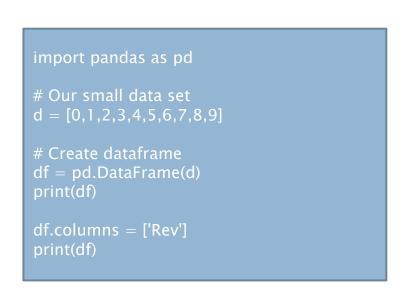
DataFrame은 기본적으로 column 단위로 데이터 를 관리함

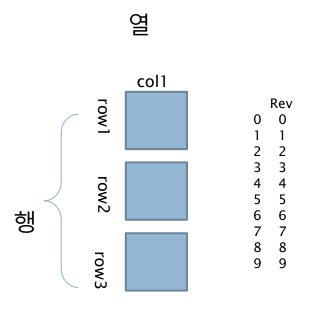




DataFrame 칼럼명 추가

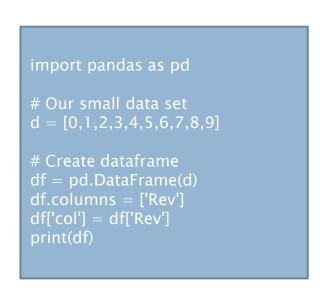
DataFrame은 기본적으로 column 명을 추가

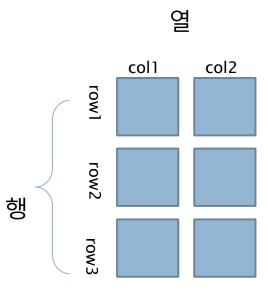




DataFrame 칼럼 추가:칼럼복사

DataFrame은 기존에 없는 column에 칼럼을 할당

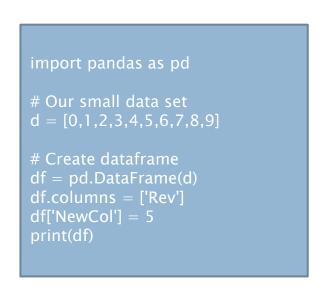


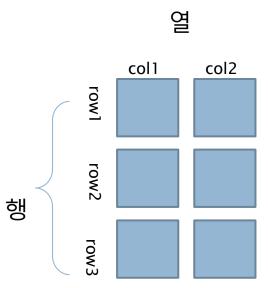


Rev col			
0	0		
1	1		
2	2		
3	3		
4	4		
5	5		
6	6		
7	7		
8	8 9		
9	9		
	0 1 2 3 4 5 6		

DataFrame 칼럼 추가:값

DataFrame은 기존에 없는 column에 값을 할당시행에 맞춰 칼럼을 추가

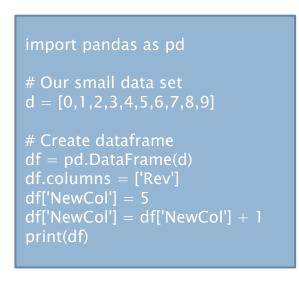


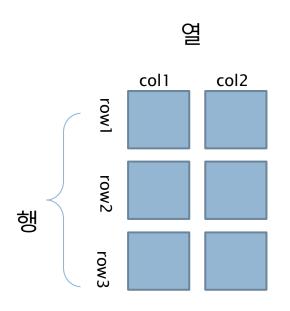


Re	ev N	lewCol
0	0	5
1	1	5
2	2	5
3	3	5
4	4	5
5	5	5
6	6	5
7	7	5
8	8	5
9	9	5

DataFrame 칼럼값 변경

DataFrame은 기존에 존재한 column에 값을 추가할 경우 행에 맞춰 칼럼이 변경

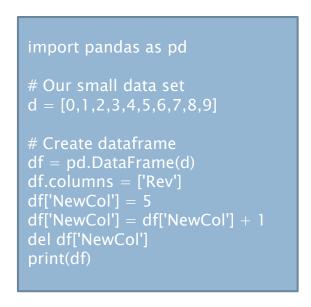


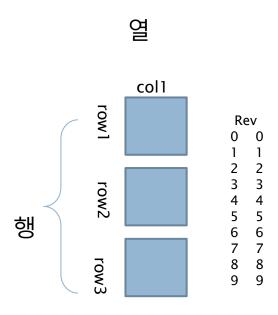


	Rev	NewCol
0	0	6
1	1	6
2	2	6
3	3	6
4	4	6
5	5	6
6	6	6
7	7	6
8	8	6
9	9	6

DataFrame 칼럼 삭제

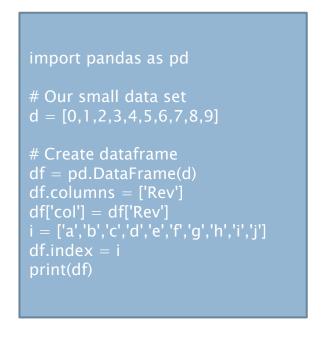
DataFrame은 기존에 존재한 column을 del로 삭 제

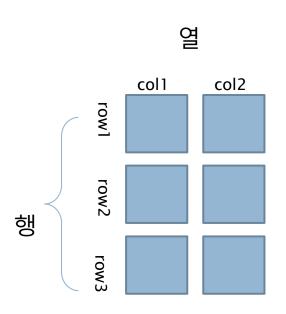




DataFrame 행 이름 부여

DataFrame은 기존에 행에 이름을 부여(index 속성)



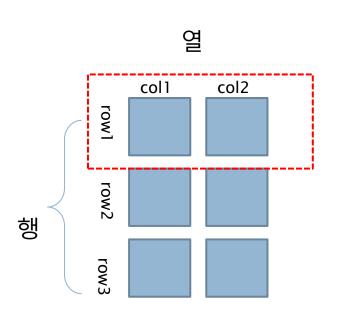


```
Rev col
a 0 0
b 1 1
c 2 2
d 3 3
e 4 4
f 5 5
g 6 6
h 7 7
i 8 8
j 9 9
```

DataFrame 단일 행 검색

DataFrame은 단일 행을 인덱스 방식([])

```
import pandas as pd
# Our small data set
d = [0,1,2,3,4,5,6,7,8,9]
# Create dataframe
df = pd.DataFrame(d)
df.columns = ['Rev']
df['col'] = df['Rev']
df.index = i
print(df.loc['a'])
```

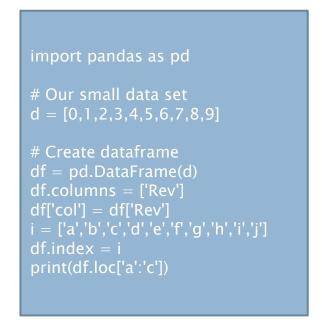


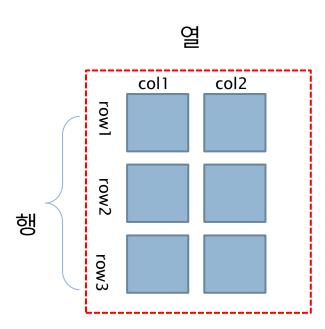
Rev 0 col 0 Name: a, dtype:

int64

DataFrame 멀티 행 검색

DataFrame은 멀티행을 슬라이싱 방식([:]) 으로 검색





Rev col a 0 0 b 1 1

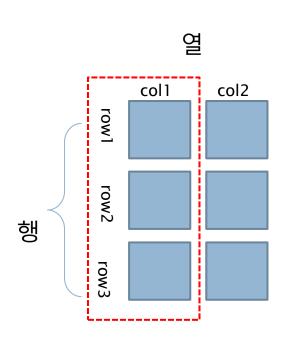
DataFrame 단일 열 검색

DataFrame은 단일 열을 인덱스 방식([])

```
import pandas as pd

# Our small data set
d = [0,1,2,3,4,5,6,7,8,9]

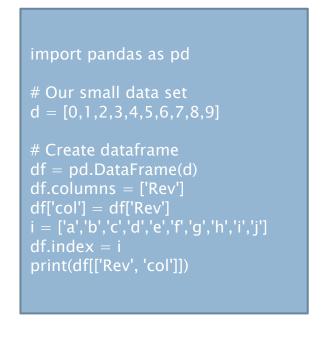
# Create dataframe
df = pd.DataFrame(d)
df.columns = ['Rev']
df['col'] = df['Rev']
i = ['a','b','c','d','e','f','g','h','i','j']
df.index = i
print(df['Rev'])
```

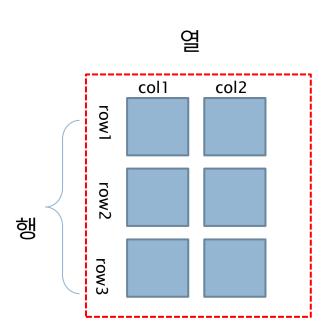


```
a 0
b 1
c 2
d 3
e 4
f 5
g 6
h 7
i 8
j 9
Name: Rev, dtype:
int64
```

DataFrame 멀티 열 검색

DataFrame은 멀티 열은 리스트 방식([[,]]) 으로 검색

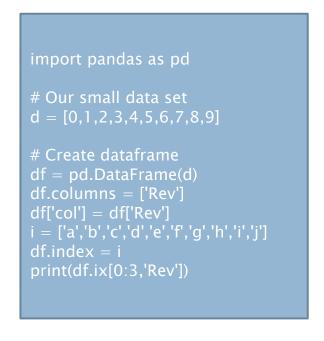


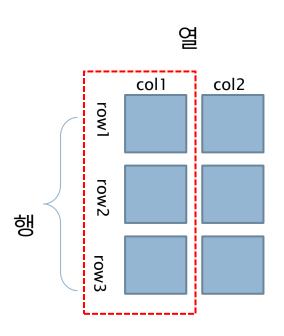


```
Rev col
a 0 0
b 1 1
c 2 2
d 3 3
e 4 4
f 5 5
g 6 6
h 7 7
i 8 8
j 9 9
```

DataFrame 행과열 검색 1

DataFrame은 ix 속성을 이용해서 행과 열을 동시 에 검색 ([행(슬라이싱 :), 칼럼(명)])



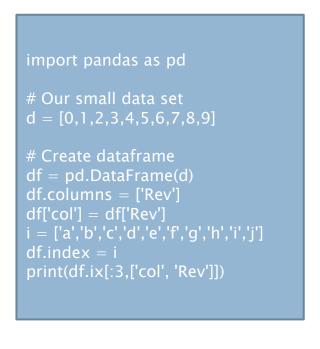


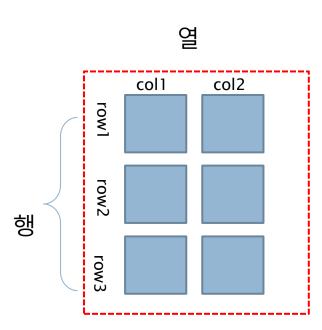
a 0 Name: Rev. dtype:

int64

DataFrame 행과열 검색 2

DataFrame은 ix 속성을 이용해서 행과 복수의 열을 동시에 검색 ([행(슬라이싱:), [칼럼명,칼럼명])





col Rev a 0 0 b 1 1

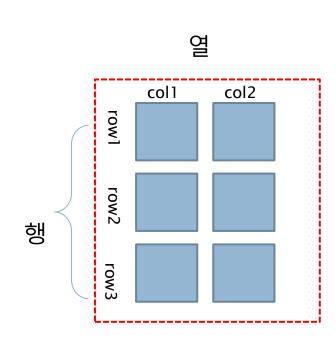
DataFrame head 검색

DataFrame은 head()메소드를 이용해서 default=5까지 검색

```
import pandas as pd

# Our small data set
d = [0,1,2,3,4,5,6,7,8,9]

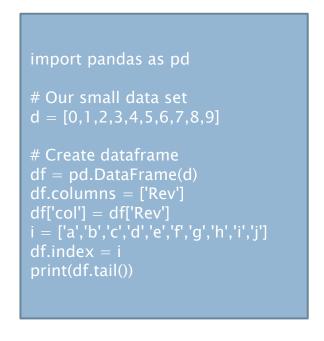
# Create dataframe
df = pd.DataFrame(d)
df.columns = ['Rev']
df['col'] = df['Rev']
i = ['a','b','c','d','e','f','g','h','i','j']
df.index = i
print(df.head())
```

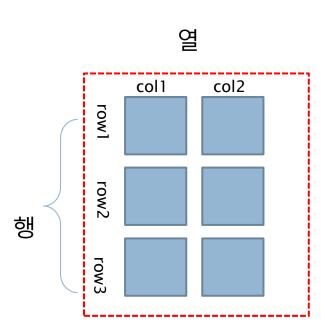


Rev col a 0 0 b 1 1 c 2 2 d 3 3

DataFrame tail 검색

DataFrame은 tail()메소드를 이용해서 default=5까지 검색





Rev col f 5 5 g 6 6 h 7 7 i 8 8 j 9 9

DataFrame 생성

DataFrame 생성: list

column단위로 리스트를 만들어서 zip을 이용해서 순서쌍을 만들고 데이터를 생성

```
import pandas as pd
```

names = ['Bob','Jessica','Mary','John','Mel'] births = [968, 155, 77, 578, 973] BabyDataSet = list(zip(names,births))

df = pd.DataFrame(data = BabyDataSet,
columns=['Names', 'Births'])
print(df)

Names Births
0 Bob 968
1 Jessica 155
2 Mary 77
3 John 578
4 Mel 973

DataFrame 생성: dict

column단위로 리스트를 만들어서 dict에 대입해서 데이터를 생성

```
import pandas as pd

names = ['Bob','Jessica','Mary','John','Mel']
births = [968, 155, 77, 578, 973]

dd = {'names': names, 'births':births}
df1 = pd.DataFrame(dd)

print(df1)
```

```
births names
0 968 Bob
1 155 Jessica
2 77 Mary
3 578 John
4 973 Mel
```

DataFrame 생성: Series

두개의 series타입에서 키값을 추출해서 자동으로 인덱스화 해서 처리

```
import pandas as pd
area_dict = {'California': 423967, 'Texas':
695662, 'New York': 141297, 'Florida': 170312,
'Illinois': 149995}
area = pd.Series(area_dict)
pop_dict = {'California': 1423967, 'Texas':
1695662, 'New York': 1141297, 'Florida':
1170312. 'Illinois': 1149995}
population = pd.Series(pop_dict)
states = pd.DataFrame({'population': population,
               'area': area})
print(states.index)
print(states.values)
```

```
area population
California 423967 1423967
Florida 170312 1170312
Illinois 149995 1149995
New York 141297 1141297
Texas 695662 1695662
Index([u'California', u'Florida', u'Illinois', u'New York', u'Texas'], dtype='object')
[[ 423967 1423967]
  [ 170312 1170312]
  [ 149995 1149995]
  [ 141297 1141297]
  [ 695662 1695662]]
```

DataFrame 접근

DataFrame 접근: column

칼럼을 기준으로 접근해서 데이터 검색

```
import numpy as np
import pandas as pd

A = np.array(['one', 'one', 'two', 'two', 'three',
  'three'])
B = np.array(['start', 'end']*3)
C = [np.random.randint(10, 99, 6)]*6
df = pd.DataFrame(zip(A, B, C), columns=['A',
  'B', 'C'])

print(df)
print(df.index)
print(df.columns))
print(df["A"])
```

```
0 one start [71, 58, 23, 79, 19, 93]
1 one end [71, 58, 23, 79, 19, 93]
2 two start [71, 58, 23, 79, 19, 93]
3 two end [71, 58, 23, 79, 19, 93]
4 three start [71, 58, 23, 79, 19, 93]
5 three end [71, 58, 23, 79, 19, 93]
Int64Index([0, 1, 2, 3, 4, 5], dtype='int64')
Index([u'A', u'B', u'C'], dtype='object')
0
     one
     one
     two
     two
4 three
5 three
Name: A, dtype: object
```

DataFrame 접근: 여러 개 column

여러 개의 칼럼을 기준으로 접근해서 데이터 검색

```
import numpy as np
import pandas as pd

A = np.array(['one', 'one', 'two', 'two', 'three',
   'three'])
B = np.array(['start', 'end']*3)
C = [np.random.randint(10, 99, 6)]*6
df = pd.DataFrame(zip(A, B, C), columns=['A', 'B', 'C'])

print(df)
print(df.index)
print(df.columns))
print(df[["A","C"]])
```

```
A B C

0 one start [71, 58, 23, 79, 19, 93]
1 one end [71, 58, 23, 79, 19, 93]
2 two start [71, 58, 23, 79, 19, 93]
3 two end [71, 58, 23, 79, 19, 93]
4 three start [71, 58, 23, 79, 19, 93]
5 three end [71, 58, 23, 79, 19, 93]
Int64Index([0, 1, 2, 3, 4, 5], dtype='int64')
Index([u'A', u'B', u'C'], dtype='object')

A C

0 one [16, 24, 37, 65, 43, 64]
1 one [16, 24, 37, 65, 43, 64]
2 two [16, 24, 37, 65, 43, 64]
3 two [16, 24, 37, 65, 43, 64]
4 three [16, 24, 37, 65, 43, 64]
5 three [16, 24, 37, 65, 43, 64]
```

DataFrame 접근: row

행 기준으로 데이터를 접근해서 검색

```
import numpy as np
import pandas as pd

A = np.array(['one', 'one', 'two', 'two', 'three',
'three'])
B = np.array(['start', 'end']*3)
C = [np.random.randint(10, 99, 6)]*6
df = pd.DataFrame(zip(A, B, C), columns=['A',
'B', 'C'])

print(df.ix[0])
print(df.ix[0])
```

```
A one
B start
C [74, 50, 77, 81, 47, 58]
Name: 0, dtype: object
A B C
0 one start [74, 50, 77, 81, 47, 58]
1 one end [74, 50, 77, 81, 47, 58]
2 two start [74, 50, 77, 81, 47, 58]
```

row 접근시 슬라이싱 계산차이

행 기준으로 접근시 DataFrame으로 슬라이싱과 속성에서 슬라이싱하는 경우 실제 출력되는 개수가 다름

```
import numpy as np
import pandas as pd

A = np.array(['one', 'one', 'two', 'two', 'three',
'three'])
B = np.array(['start', 'end']*3)
C = [np.random.randint(10, 99, 6)]*6
df = pd.DataFrame(zip(A, B, C), columns=['A',
'B', 'C'])

print(".....", df.ix[0:1])
print(".....", df[0:1])
```

```
('.....', A B C
0 one start [58, 26, 58, 15, 64, 97]
1 one end [58, 26, 58, 15, 64, 97])
('.....', A B C
0 one start [58, 26, 58, 15, 64, 97])
```

DataFrame multi column 접근

DataFrame 조회: index

DataFrame은 column 기반이 접근해서 조회함

```
import pandas as pd
import numpy as np
arrays = [['bar', 'bar', 'baz', 'baz', 'foo', 'foo', 'qux',
'qux'],
       ['one', 'two', 'one', 'two', 'one', 'two', 'one',
'two']]
tuples = list(zip(*arrays))
index = pd.MultiIndex.from_tuples(tuples,
names=['first', 'second'])
df = pd.DataFrame(np.random.randn(3, 8),
index=['A', 'B', 'C'], columns=index)
print(df)
print(df['bar'])
print(df['bar','one'])
print(df['bar']['one'])
```

```
first
        bar
                    baz
                                 foo
                                              aux second
one
       two
              one
                     two
                            one
                                    two
                                           one
    -0.109192 1.560258 -0.402283 0.565411 -0.964342
0.603564 -1.014468
    -0.916891 -0.818499 -0.307554 -0.317725 -0.582503
0.823485 -0.032378
     1.113378 0.572111 0.685743 -1.341933 -1.916343
0.288700 0.949549
first
second
          two
     1.318373
     0.337134
    -2.028451
second
          one
                 two
    -0.109192 1.560258
    -0.916891 -0.818499
     1.113378 0.572111
  -0.109192
B -0.916891
C 1.113378
Name: (bar, one), dtype: float64
  -0.109192
  -0.916891
C 1.113378
Name: one, dtype: float64
```

DataFrame multi index 접근

DataFrame 조회: loc메소드

DataFrame은 row 기반이 접근해서 조회함 [:] 슬리이싱 오류가 발생하므로iloc메소드 사용

```
import numpy as np import pandas as pd

A = np.array(['one', 'one', 'two', 'two', 'three', 'three'])
B = np.array(['start', 'end']*3)
C = [np.random.randint(10, 99, 6)]*6
df = pd.DataFrame(zip(A, B, C), columns=['A', 'B', 'C'])
#2개 열을 index로 지정
df.set_index(['A', 'B'], inplace=True)
print(df)
print("df.loc",df.loc['one'])
print("df.loc[one,start]", df.loc['one','start'])
```

```
('df.loc', C
B
start [74, 15, 47, 75, 11, 49]
end [74, 15, 47, 75, 11, 49])
('df.loc[one,start]', C [74, 15, 47, 75, 11, 49]
Name: (one, start), dtype: object)
```

DataFrame 조회: iloc메소드

DataFrame은 row 기반으로 [:] 연산

```
import numpy as np import pandas as pd

A = np.array(['one', 'one', 'two', 'two', 'three', 'three'])
B = np.array(['start', 'end']*3)
C = [np.random.randint(10, 99, 6)]*6
df = pd.DataFrame(zip(A, B, C), columns=['A', 'B', 'C'])
#2개 열을 index로 지정
df.set_index(['A', 'B'], inplace=True)
print(df)
print("df.iloc[0:3]", df.iloc[0:3])
```

```
('df.iloc[0:3]', C
A B
one start [98, 69, 80, 53, 93, 14]
end [98, 69, 80, 53, 93, 14]
two start [98, 69, 80, 53, 93, 14])
```

DataFrame 속성

DataFrame 형태 조회 속성

변수	설명	
shape	DataFrame의 행렬 형태를 표시	
size	원소들의 갯수	
ndim	차원에 대한 정보 표시	
dtypes	행과 열에 대한 데이터 타입을 표시	
ftypes	Return the ftypes (indication of sparse/dense and dtype) in this object.	
index	행에 대한 접근 표시	
columns	칼럼에 대한 접근 표시	
axes	행과 열에 대한 축을 접근 표시	
empty	DataFrame 내부가 없으면 True 원소가 있으면 False	
Т	행과 열을 변환	

내부 값 접근 속성

변수	설명	
at	Fast label-based scalar accessor	
blocks	Internal property, property synonym for as_blocks()	
iat	Fast integer location scalar accessor.	
iloc	Purely integer-location based indexing for selection by position.	
ix	A primarily label-location based indexer, with integer position fallback.	
loc	Purely label-location based indexer for selection by label.	
values	Numpy 로 변환	

column단위로 리스트를 만들어서 zip을 이용해서 순서쌍을 만들고 데이터를 생성

```
import pandas as pd

names = ['Bob','Jessica','Mary','John','Mel']
births = [968, 155, 77, 578, 973]
BabyDataSet = list(zip(names,births))

df = pd.DataFrame(data = BabyDataSet, columns=['Names', 'Births'])
print(df)
print(df.shape)
print(df.index) # 행에 대한 부분
print(df.columns) #칼럼에 대한 부분
print(df.axes) # 행렬에 대한 추
```

Dtype, at, ndim에 대한 속성 값들을 확인

```
import pandas as pd

names = ['Bob','Jessica','Mary','John','Mel']
births = [968, 155, 77, 578, 973]
BabyDataSet = list(zip(names,births))

df = pd.DataFrame(data = BabyDataSet, columns=['Names', 'Births'])

print(df.dtypes)
print(df.at.__dict__)
print("scalar accessor ",df.at[0,'Names'])
print(df.ndim, type(df.ndim))
```

```
Names
         object
Births
       int64
dtype: object
{'ndim': 2, 'obj':
                 Names Births
    Bob 968
1 Jessica 155
           77
    Mary
           578
    John
           973, 'name': 'at', 'axis': None}
('scalar accessor', 'Bob')
(2, <type 'int'>)
```

blocks 속성에서 column 단위로 데이터 검색

```
import pandas as pd

names = ['Bob','Jessica','Mary','John','Mel']
births = [968, 155, 77, 578, 973]
BabyDataSet = list(zip(names,births))

df = pd.DataFrame(data = BabyDataSet, columns=['Names', 'Births'])

print(df.blocks, type(df.blocks))
print(df.blocks['object'])
print(df.blocks['int64'])
```

```
({'object':
            Names
    Bob
 lessica
   Mary
   John
  Mel, 'int64': Births
0 968
  155
2 77
3 578
4 973}, <type 'dict'>)
  Names
    Bob
1 Jessica
   Mary
   Iohn
    Mel
 Births
   968
  155
  77
   578
    973
```

Empty, ftypes, iat(행과열 숫자위치), iloc(행), ix(행) 등을 이용해서 검색

```
import pandas as pd

names = ['Bob','Jessica','Mary','John','Mel']
births = [968, 155, 77, 578, 973]
BabyDataSet = list(zip(names,births))

df = pd.DataFrame(data = BabyDataSet, columns=['Names', 'Births'])

print(df.empty)
print(df.ftypes)
print(df.iat.__dict__)
print("scalar accessor ",df.iat[0,1])
print(df.iloc.__dict__)
print(df.iloc[0])
print(df.ix[0])
```

```
False
        object:dense
Names
Births int64:dense
dtype: object
{'ndim': 2, 'obi':
                 Names Births
    Bob
         968
1 lessica 155
    Mary 77
         578
    Iohn
          973, 'name': 'iat', 'axis': None}
    Mel
('scalar accessor', 968)
{'ndim': 2, 'obj':
                 Names Births
    Bob 968
1 Jessica 155
    Mary 77
    Iohn
         578
    Mel
          973, 'name': 'iloc', 'axis': None}
Names Bob
Births 968
Name: 0, dtype: object
Names Bob
Births 968
Name: 0, dtype: object
```

T(행과 열을 전환), size(원소갯수), values(값을 numpy로 전환),loc(lable로 검색)을 이용해서 검색

```
import pandas as pd

names = ['Bob','Jessica','Mary','John','Mel']
births = [968, 155, 77, 578, 973]
BabyDataSet = list(zip(names,births))

df = pd.DataFrame(data = BabyDataSet, columns=['Names', 'Births'])

print(df.T)
print(df.size)
print(df.values)
print(df.loc[0,'Names'])
```

```
0 1 2 3 4
Names Bob Jessica Mary John Mel
Births 968 155 77 578 973
10
[['Bob' 968L]
['Jessica' 155L]
['Mary' 77L]
['John' 578L]
['Mel' 973L]]
Bob
```

DataFrame 메소드

Groupby: 1칼럼

하나의 칼럼을 기준으로 group화해서 칼럼들에 대한 연산 처리

import pandas as pd import inspect as ins

d = {'one':[1,1,1,1,1], 'two':[2,2,2,2,2], 'letter':['a','a','b','b','c']]

Create dataframe
df1 = pd.DataFrame(d)
one = df1.groupby('letter')
print(one.sum()))

	letter	one	two
0 a		1	2
1	a	1	2
2	b	1	2
3	b	1	2
4	С	1	2



	one	two
letter		
a	2	4
b	2	4
С	1	2

one two letter a 2 4 b 2 4 c 1 2

Groupby: 여러 칼럼 1

칼럼기준을 그룹을 연계해서 서비스 진행하지만 인 덱스가 multi index로 변함

import pandas as pd import inspect as ins

d = {'one':[1,1,1,1,1], 'two':[2,2,2,2,2], 'letter':['a','a','b','b','c']}

Create dataframe
df1 = pd.DataFrame(d)
letterone =
df1.groupby(['letter','one']).sum()
print(letterone)

	letter	one	two
0 a		1	2
1	a	1	2
2	b	1	2
3	b	1	2
4	С	1	2



		two
letter	one	
a	1	4
b	1	4
С	1	2

		two
lett	er on	ie
a	1	4
b	1	4
c	1	2

Groupby: 여러 칼럼 2

as_index=False로 처리해서 grouby메소드 이후에 도 index구성이 변하지 않도록 처리

```
import pandas as pd
import inspect as ins

d = {'one':[1,1,1,1,1],
    'two':[2,2,2,2,2].
```

'letter':['a','a','b','b','c']}

Create dataframe
df1 = pd.DataFrame(d)
lettertwo = df1.groupby(['letter','one'],
as_index=False).sum()
print(lettertwo)
print(lettertwo.index)

letter		one	two
0	a	1	2
1	a	1	2
2	b	1	2
3	b	1	2
4	С	1	2



	letter	one	two
0	a	1	4
1	b	1	4
2	С	1	2

	letter	on	e two
0	a	1	4
1	b	1	4
2	c	1	2

Int64Index([0, 1, 2], dtype='int64')