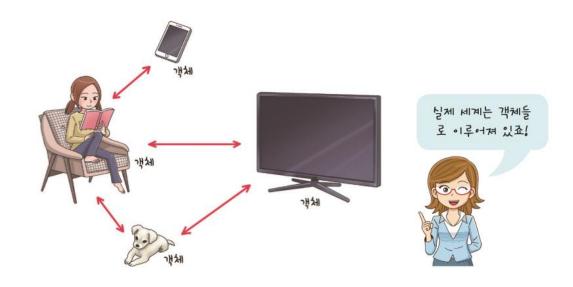
산업 인공지능 - 실습 5

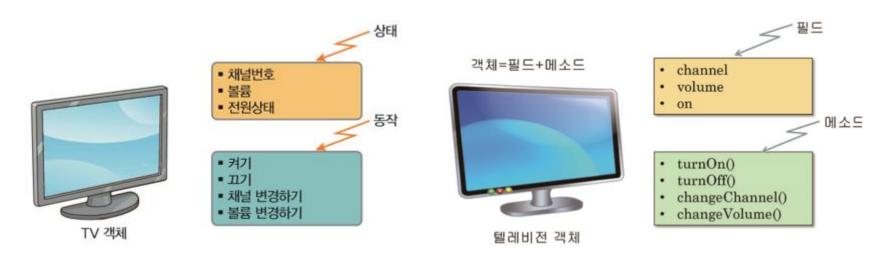
Python 프로그래밍

- ❖ 객체 지향 프로그래밍(OOP: object-oriented programming)
 - 프로그램을 여러 개의 독립된 단위(객체, object)들의 모임으로 구성
 - 객체는 처리할 대상에 대한 데이터와 데이터를 처리하는 메소드 (method, function)들로 구성
 - 객체를 생성하고 객체들의 메소드를 호출하여, 프로그램을 기술하는 프로그래밍 패러다임(paradigm)
 - 객체는 재사용(reuse)이 쉬워서, 일단 개발되면 다른 프로그램 개발에 도 활용 가능
 - 실세계의 일을 보다 쉽게 프로그래밍하는 것 가능



❖ 객체(object)

- 상태(state)와 동작(behavior) 보유
- 생태
 - 객체의 속성
 - 데이터 저장 : 인스턴스 변수(instance variable)
- 동작
 - 객체가 할 수 있는 동작(기능)
 - 메소드(method)



❖ 클래스(class)

- 객체를 생성할 때 사용하는 설계도
- 특정 종류의 객체를 찍어내는 형틀(template) 또는 청사진(blueprint)

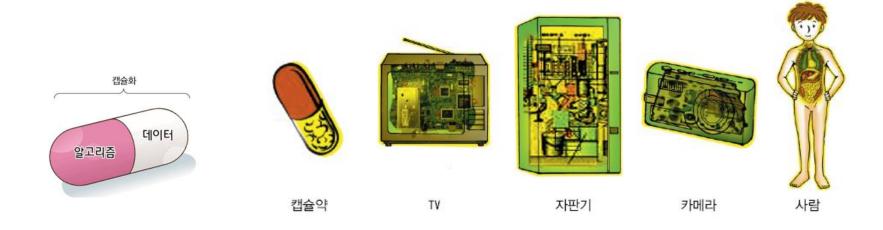
❖ 객체(object)

■ 클래스를 통해 생성된 대상



❖ 캡슐화 (encapsulation)

- **메소드(함수)와 데이터**를 **클래스 내**에 선언하고 구현
- 외부에서는 **공개된 메소드의 인터페이스**만 **접근** 가능
 - 외부에서는 비공개 데이터에 직접 접근하거나 메소드의 구현 세부를 알 수 없음
- 객체 내 데이터에 대한 보안, 보호, 외부 **접근 제한**



실세계의 캡슐화

❖ 파이썬의 객체

- 모든 것이 객체
 - 정수, 문자열, 리스트 등
- 객체는 메소드 제공
 - 메소드를 통해 객체 사용

```
>>> "Everything in Python is an object".upper()
EVERYTHING IN PYTHON IS AN OBJECT
>>> (1).__add__(2)
3
```

2. 클래스

❖ 클래스(class)

■ 객체의 형태를 정의하는 틀(template)

```
class 클래스 이름 :

def 메소드1 (self, ...):

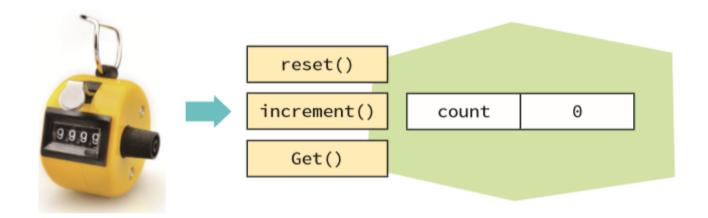
...

def 메소드2 (self, ...):
```

- 클래스의 **멤버**(member)
 - 인스턴스 변수(instance variable, 필드; field)
 - 객체 안에 정의한 변수 : self. 를 붙인 변수에 값 대입
 - 객체의 상태 표현
 - 메소드(method)
 - 객체의 동작

클래스

- ❖ 예: Counter 클래스
 - 기계식 계수기



self : 메소드를 호출한 객체를 가리키는 참조변수

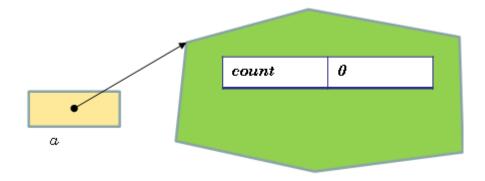
```
class Counter:
    def reset(self):
        self.count = 0 인수턴스 변수 생성
    def increment(self):
        self.count += 1
    def get(self):
        return self.count
```

클래스

❖ 객체 생성

```
a = Counter()
a.reset()
a.increment()
print("카운터 a의 값은", a.get())
```

카운터 a의 값은 1

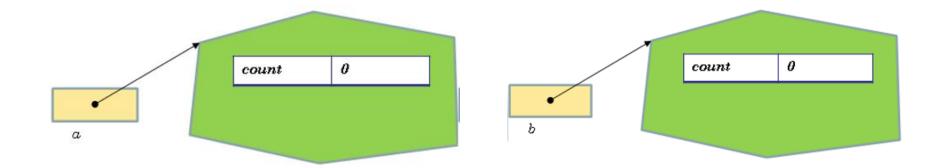


클래스

❖ 여러 개의 객체 생성

```
a = Counter()
b = Counter()

a.reset()
b.reset()
```



3. 생성자

❖ 생성자(constructor)

- 객체가 생성될 때 자동으로 호출되는 특수한 메소드
- 객체를 기본값으로 초기화하는 역할
- __init__(self) 메소드로 정의
 - self : 현재 초기화되는 객체를 가리키는 참조변수

```
class 클래스 이름 :

def __init__(self, ...):

-_init__() 메소드가 생성자이다.
여기서 객체의 초기화를 당당한다.
```

- 클래스별로 하나의 생성자 정의 가능
- 생성자에 여러 매개변수 허용

```
class Counter:
    def __init__(self, initValue=0):
        self.count = initValue

a = Counter(100)
b = Counter()
```

객체 생성시 값을 전달하지 않으면 0으로 간주

생성자

❖ 생성자 정의의 예

```
class Counter:
    def __init__(self) :
        self.count = 0

    def reset(self) :
        self.count = 0

    def increment(self):
        self.count += 1

    def get(self):
        return self.count
```

4. 메소드

❖ 메소드(method)

- 클래스 안에 정의된 함수
- 첫 번째 매개변수는 항상 self

```
class Television:
    def init (self, channel, volume, on):
        self.channel = channel
        self.volume = volume
        self.on = on
    def show(self):
        print(self.channel, self.volume, self.on)
    def setChannel(self, channel):
        self.channel = channel
    def getChannel(self):
        return self.channel
```

메소드

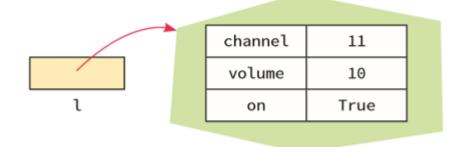
❖ 메소드 호출

■ 생성된 객체에 대해 멤버 연산자(.)를 사용하여 호출

```
t = Television(9, 10, True)

t.show()
t.setChannel(11)
t.show()
```

```
9 10 True
11 10 True
```



메소드

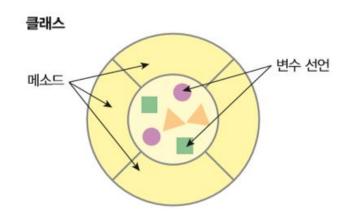
self

- 객체 자신을 참조하는 변수
- self.을 사용하여 객체의 멤버 접근
 - 인스턴스 변수 접근 : self.변수명
 - 메소드 접근 : self.메소드명
- 인스턴스 변수의 범위
 - __init__() 메소드 내에서 정의 : **클래스 전체**
 - 메소드 안에서 생성된 변수 : 지역 변수, 메소드 내에서만 사용

5. 정보 은닉

❖ 정보 은닉(information hiding)

- 클래스 구현의 세부 사항을 클래스 안에 감추는 것
- 공개된 변수와 메소드를 사용하여 클래스 사용



private 멤버

- 클래스 내부에서만 사용할 수 있는 변수 또는 메소드
- 이름 _ 로 시작하는 변수 또는 메소드

정보 은닉

❖ private 멤버 사용 예

```
class Student:
    def __init__(self, name=None, age=0):
        self.__name = name
        self.__age = age

obj = Student()
print(obj.__age)
```

```
...
AttributeError: 'Student' object has no attribute '__age'
```

6. 접근자와 설정자

❖ 접근자(getter)

- 인스턴스 변수값을 **반환**하는 메소드
- private 인스턴스 변수 접근에 사용

❖ 설정자(setter)

- 인스턴스 변수값을 **설정**하는 메소드
- private 인스턴스 변수 값 설정에 사용



접근자와 설정자

```
class Student:
    def __init__(self, name=None, age=0):
        self. name = name
        self. age = age
    def getAge(self):
        return self.__age
    def getName(self):
        return self. name
    def setAge(self, age):
        self. age=age
    def setName(self, name):
        self. name=name
obj = Student("Hong", 20)
obj.getName()
```

접근자와 설정자

❖ 접근자와 설정자 사용 이유

- 나중에 클래스 업그레이드시 편리
- 매개 변수를 통해서 잘못된 값이 넘어올 때 사전에 처리 가능
- 필요할 때마다 인스턴스 변수 값을 계산하여 반환 가능
- 접근자만 제공하면 읽기만 할 수 있는 인스턴스 변수 생성 가능

예: 원 클래스

❖ 원(Circle) 클래스

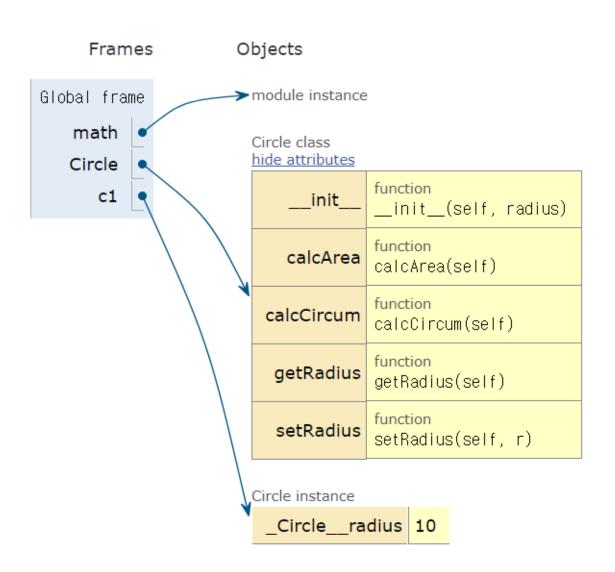
- 반지름 데이터 저장
- 넓이, 둘레 계산 메소드 제공
- 데이터에 대한 접근자와 설정자 제공

```
원의 반지름= 10
원의 넓이= 314.1592653589793
원의 둘레= 62.83185307179586
```

원 클래스

```
import math
class Circle:
   def init (self, radius=1.0):
       self. radius = radius
   def setRadius(self, r):
       self. radius = r
   def getRadius(self):
       return self. radius
   def calcArea(self):
       area = math.pi*self. radius*self. radius
       return area
   def calcCircum(self):
       circumference = 2.0*math.pi*self. radius
       return circumference
c1 = Circle(10)
print("원의 반지름=", c1.getRadius())
print("원의 넓이=", c1.calcArea())
print("원의 둘레=", c1.calcCircum())
```

원 클래스



7. 객체의 함수 전달

- ❖ 객체의 참조변수 함수 전달
 - 객체의 내용 변경 가능
- ❖ 수와 문자열 전달
 - 값 자체가 전달되므로 원본 변경 불가

```
class Rectangle:
    def __init__(self, side=0):
        self.side = side

    def getArea(self):
        return self.side*self.side

def printAreas(r, n):
    while n >= 1:
        print(r.side, "\t", r.getArea())
        r.side = r.side + 1
        n = n - 1
```

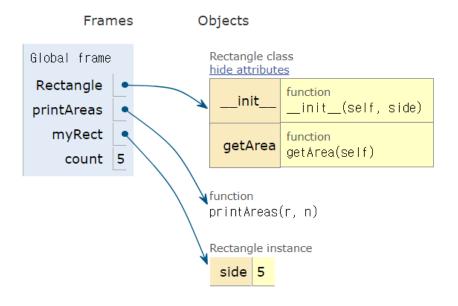
```
myRect = Rectangle();
count = 5
printAreas(myRect, count)
print("사각형의 변=", myRect.side)
print("반복횟수=", count)
```

```
0 0
1 1
2 4
3 9
4 16
사각형의 변= 5
반복횟수= 5
```

객체의 함수 전달

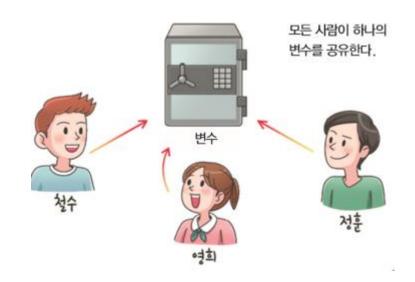
```
class Rectangle:
   def __init__(self, side=0):
        self.side = side
    def getArea(self):
        return self.side*self.side
def printAreas(r, n):
   while n >= 1:
        print(r.side, "\t", r.getArea())
        r.side = r.side + 1
        n = n - 1
myRect = Rectangle();
count = 5
printAreas(myRect, count)
print("사각형의 변=", myRect.side)
print("반복횟수=", count)
```

```
0 0
1 1
2 4
3 9
4 16
사각형의 변= 5
반복횟수= 5
```



8. 클래스 변수

- ❖ 인스턴스 변수(instance variable)
 - 객체 마다 별도로 생성
- ❖ 클래스 변수(class variable) 또는 정적 변수
 - 동일 클래스의 모두 객체가 공동으로 사용
 - 클래스 마다 한 개만 생성
 - 클래스 안에 있지만 메소드 외부에 생성 : self 미사용



클래스 변수

```
class Television:
    serialNumber = 0 # 클래스 변수
    def __init__(self):
        Television.serialNumber += 1

self.number = Television.serialNumber
...
```

		٤	serialNumber	. 0			
				-			
			\				
, ,	-		, ,			, ,	
channel	7		channel	9		channel	11
volume	9		volume	10		volume	5
on	True		on	True		on	True
U/ b	21000						

객체 A 객체B 객체B 객체 C

9. 특수 메소드

❖ 특수 메소드(special method)

■ 연산자(+, -, *, /)에 관련된 메소드

```
class Circle:
...

def __eq__(self, other):
    return self.radius == other.radius

c1 = Circle(10)
c2 = Circle(10)
if c1 == c2:
    print("원의 반지름은 동일합니다. ")
```

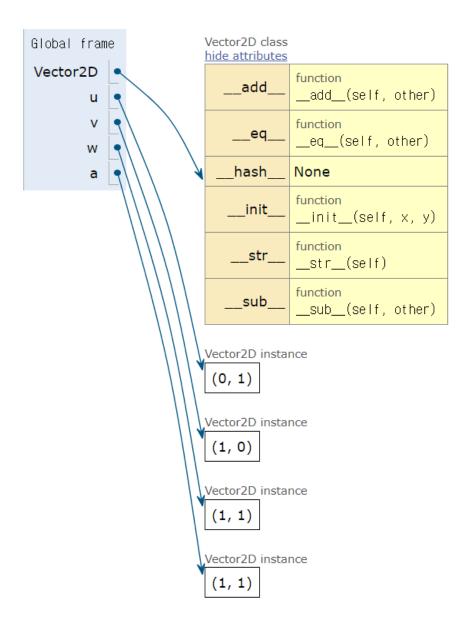
특수 메소드

연산자	메소드	설명
x + y	add(self, y)	덧셈
x - y	sub(self, y)	뺄셈
x * y	mul(self, y)	곱셈
x / y	truediv(self, y)	실수나눗셈
x // y	floordiv(self, y)	정수나눗셈
x % y	mod(self, y)	나머지
divmod(x, y)	divmod(self, y)	실수나눗셈과 나머지
x ** y	pow(self, y)	지수
x << y	lshift(self, y)	왼쪽 비트 이동
x >> y	rshift(self, y)	오른쪽 비트 이동
x <= y	le(self, y)	less than or equal(작거나 같다)
x < y	lt(self, y)	less than(작다)
x >= y	ge(self, y)	greater than or equal(크거나 같다)
x > y	gt(self, y)	greater than(크다)
x == y	eq(self, y)	같다
x != y	neq(self, y)	같지않다

특수 메소드

```
class Vector2D :
    def init (self, x, y):
        self.x = x
        self.y = y
    def __add__(self, other):
        return Vector2D(self.x + other.x, self.y + other.y)
    def sub (self, other):
        return Vector2D(self.x - other.x, self.y - other.y)
    def eq (self, other):
        return self.x == other.x and self.y == other.y
    def str (self):
        return '(%g, %g)' % (self.x, self.y)
u = Vector2D(0,1)
v = Vector2D(1,0)
w = Vector2D(1,1)
a = u + v
print( a)
```

특수 메소드



10. 변수의 종류

❖ 변수의 종류

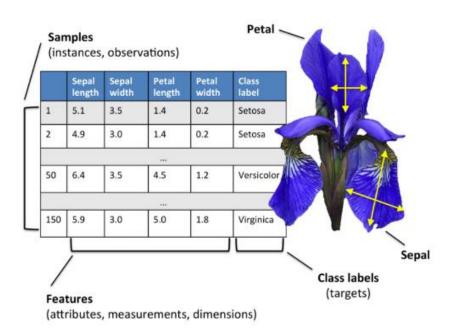
- 지역변수
 - 함수 안에서 선언되는 변수
- 전역변수
 - 함수 외부에서 선언되는 변수
- 인스턴스 변수
 - 클래스 안에서 선언되는 변수
 - 앞에 self.가 붙음

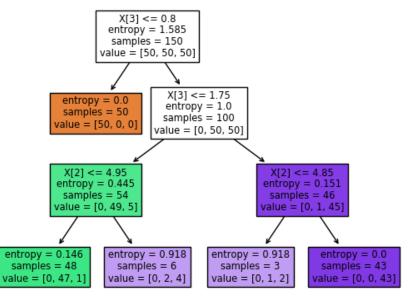
분류, 회귀

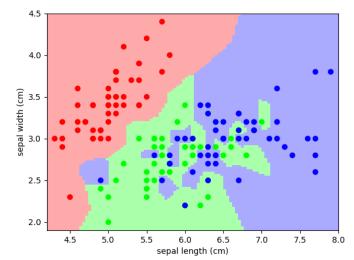
분류

❖ 분류 학습 데이터와 학습 결과의 예

■ 수치형 속성







https://medium.com/@jebaseelanravi96/machine-learning-iris-classification-33aa18a4a983 https://pythonmachinelearning.pro/supervised-learning-using-decision-trees-to-classify-data/ 기계학습, 이건명

분류

```
import matplotlib.pyplot as plt
from sklearn.datasets import load_iris
from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier, plot tree
iris = load iris()
decision_tree = DecisionTreeClassifier(criterion="entropy", random_state=0, max_depth=3)
decision tree = decision tree.fit(iris.data, iris.target)
plt.figure()
plot tree(decision tree, filled=True)
plt.show()
                                                        X[3] \le 0.8
                                                      entropy = 1.585
                                                      samples = 150
                                                     value = [50, 50, 50]
                                                                X[3] \le 1.75
                                              entropy = 0.0
                                                                entropy = 1.0
                                              samples = 50
                                                               samples = 100
                                             value = [50, 0, 0]
                                                              value = [0, 50, 50]
                                              X[2] \le 4.95
                                                                                  X[2] \le 4.85
                                             entropy = 0.445
                                                                                entropy = 0.151
                                              samples = 54
                                                                                 samples = 46
                                             value = [0, 49, 5]
                                                                                value = [0, 1, 45]
                                    entropy = 0.146
                                                                       entropy = 0.918
                                                      entropy = 0.918
                                                                                          entropy = 0.0
                                                                         samples = 3
                                     samples = 48
                                                       samples = 6
                                                                                          samples = 43
```

value = [0, 2, 4]

value = [0, 1, 2]

value = [0, 0, 43]

value = [0, 47, 1]

회귀

❖ [실습] 선형회귀

import numpy as np

- 입력: 배달거리(delivery distance), 출력: 배달시간(delivery time)
- 파라미터에 대한 1차 방정식을 사용한 회귀

```
from sklearn.linear model import LinearRegression
from matplotlib import pyplot as plt
data = np.array([[30, 12], [150, 25], [300, 35], [400, 48], [130, 21],
                       [240, 33],[350, 46], [200, 41], [100, 20], [110, 23],
                       [190, 32], [120, 24], [130, 19], [270, 37], [255, 24]])
plt.scatter(data[:, 0], data[:, 1]) # 데이터 위치의 산포도 출력
plt.title("Linear Regression")
                                                                              Linear Regression
                                                            50
plt.xlabel("Delivery Distance")
plt.ylabel("Delievery Time ")
plt.axis([0, 420, 0, 50])
                                                            40
x = data[:, 0].reshape(-1, 1) # 입력
                                                          Delievery Time
y = data[:, 1].reshape(-1, 1) # 출력
model = LinearRegression()
                                                            20
                         # 모델 학습
model.fit(x, y)
y_pred = model.predict(x) # 예측값 계산
                                                            10
plt.plot(x, y_pred, color='r')
plt.show()
                                                                   50
                                                                        100
                                                                             150
                                                                                   200
                                                                                Delivery Distance
```

250

300

350

400

[실습] 로지스틱 회귀

https://drive.google.com/file/d/1Upqoz2gIAYq6LByD7YjHU-9_9K4EOhOh/view

import pandas as pd
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

dataset = pd.read_csv('User_Data.csv')

x = dataset.iloc[:, [2, 3]].values # 입력

y = dataset.iloc[:, 4].values # 출력

User ID	Gender	Age	EstimatedSalary	Purchased
15624510	Male	19	19000	0
15810944	Male	35	20000	0
15668575	Female	26	43000	0
15603246	Female	27	57000	0
15804002	Male	19	76000	0
15728773	Male	27	58000	C
15598044	Female	27	84000	0
15694829	Female	32	150000	1
15600575	Male	25	33000	0
15727311	Female	35	65000	0

from sklearn.model_selection import train_test_split

xtrain, xtest, ytrain, ytest = train_test_split(x, y, test_size = 0.25, random_state = 0)

from sklearn.preprocessing import StandardScaler

sc_x = StandardScaler()
xtrain = sc_x.fit_transform(xtrain)
xtest = sc_x.transform(xtest)
print (xtrain[0:10, :])

from sklearn.linear_model import LogisticRegression classifier = LogisticRegression(random_state = 0)

classifier.fit(xtrain, ytrain)

y_pred = classifier.predict(xtest)

from sklearn.metrics import confusion_matrix

cm = confusion_matrix(ytest, y_pred) print ("혼동행렬: ₩n", cm)

from sklearn.metrics import accuracy_score

print ("정확도 : ", accuracy_score(ytest, y_pred))

```
[[ 0.58164944 -0.88670699]
```

[-0.60673761 1.46173768]

[-0.01254409 -0.5677824]

[-0.60673761 1.89663484]

[1.37390747 -1.40858358]

[1.47293972 0.99784738]

[0.08648817 -0.79972756]

[-0.01254409 -0.24885782]

[-0.21060859 -0.5677824]

[-0.21060859 -0.19087153]]

혼동행렬 :

[[65 3]

[8 24]]

정확도: 0.89

https://www.geeksforgeeks.org/ml-logistic-regression-using-python/

for i, j **in** enumerate(np.unique(y_set)):

plt.ylim(X2.min(), X2.max())

