

Introduzione alla programmazione in Python: Parte III

corso tenuto da:
Francesco Grigoli

organizzato da:
Associazione Next
Studio Mirabilia

con la collaborazione di:
ANFE, Sportello multifunzionale di Bagheria

Sommario

Introduzione

Variabili

Contenitori

Controllo del flusso

Funzioni

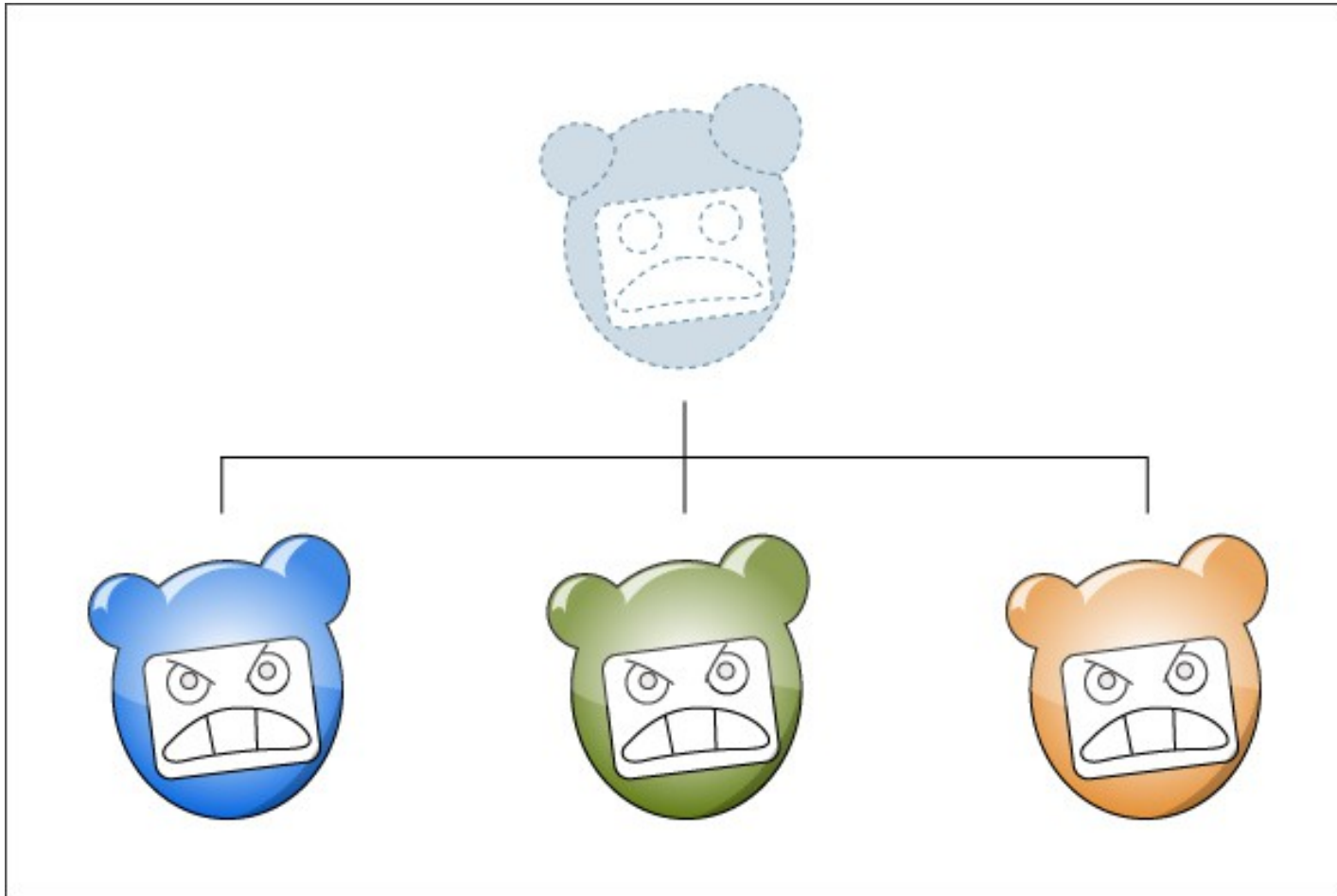
Input e Output

Moduli

Introduzione all'OOP

Applicazioni al calcolo scientifico

Introduzione all'OOP



La programmazione orientata agli oggetti

La programmazione orientata agli oggetti è un insieme di concetti che aiutano a strutturare un (gran) programma in un modo “naturale”.

L'OOP si basa su classi, attributi e metodi

- Una classe è un'entità che raggruppa le qualità (*attributi*) e i comportamenti (*metodi*) di un determinato oggetto.
- Nei linguaggi procedurali i dati sono spesso separati dalle funzioni, nella programmazione orientata agli oggetti dati e funzioni sono strettamente legati.

Classi e oggetti: Esempio

```
class lavoratore:
```

```
    'Classe comune per tutti i lavoratori'
```

```
    contatore_lavoratore = 0
```

```
    def __init__(self, nome, salario):
```

```
        self.nome = nome
```

```
        self.salario = salario
```

```
        lavoratore.contatore_lavoratore += 1
```

```
    def numero_impiegati(self):
```

```
        print "Impiegati Totali %d" % . lavoratore.contatore_lavoratore
```

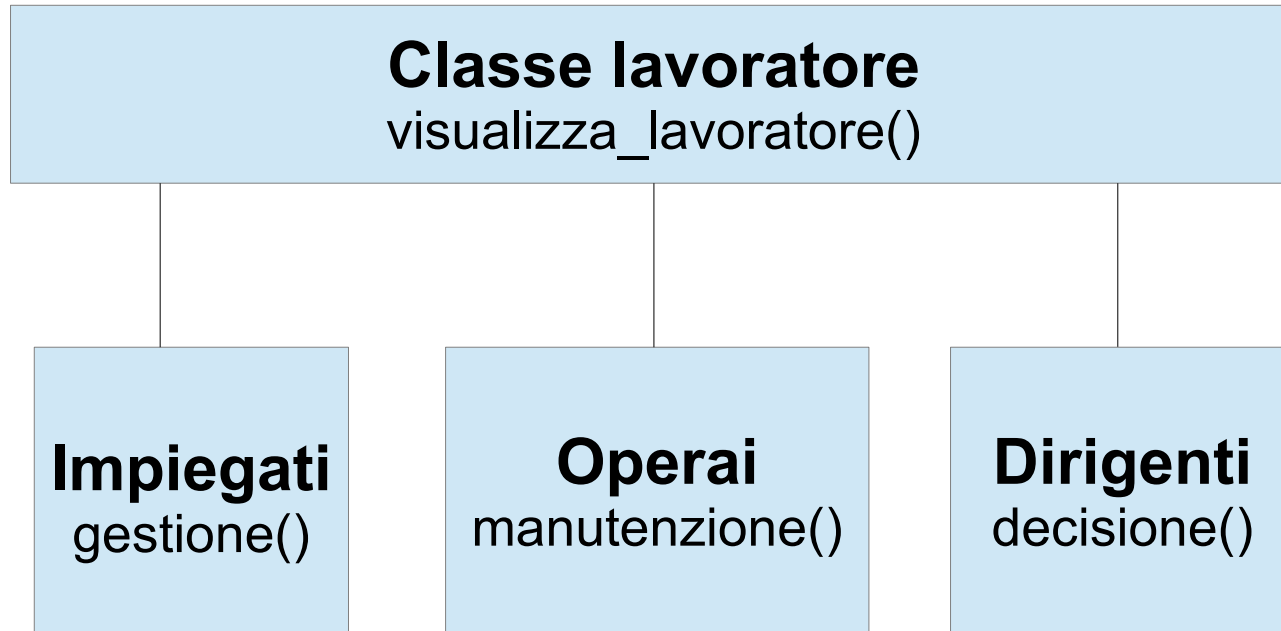
```
    def visualizza_lavoratore(self):
```

```
        print "Nome :", self.nome, ", Salario:", self.salario
```

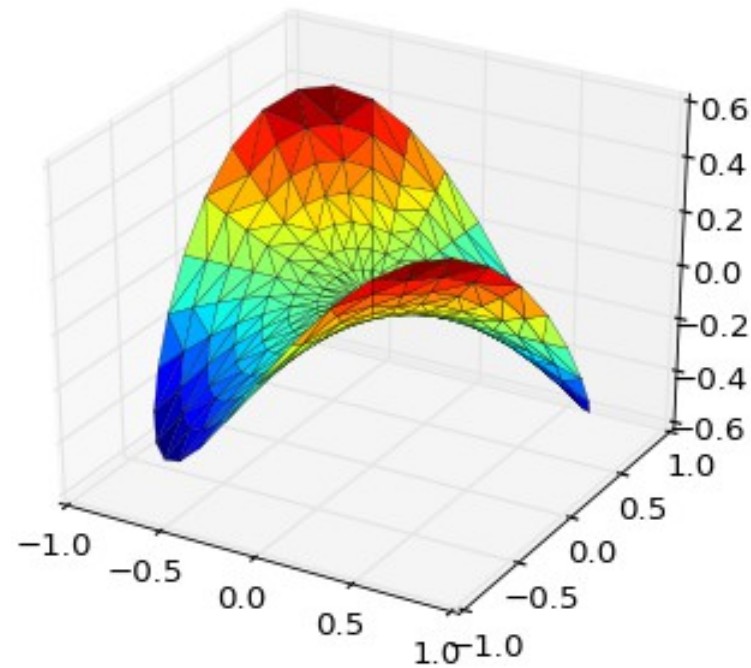
Classi e oggetti

- La parola chiave *class* introduce una classe.
- Per creare un esempio di oggetto, usiamo:
Imp1 = lavoratore ('Francesco', '1,000,000')
- Il metodo `__init__()` viene citato quando viene creato un esempio di oggetto. (inizializza i valori).
- I metodi necessitano di un riferimento (*self*) relativo all'istanza come primo argomento.
- I metodi funzionano nel seguente modo:
Imp1.visualizza_lavoratore()

Sottoclassi ed Ereditarietà



Calcolo scientifico: (Numpy, Scipy e Matplotlib)



Creazione di array con NumPy

Conversione tra la lista di Python e gli array di NumPy:

```
>>> a = numpy.array([1,2,3], dtype=numpy.float64)
```

```
>>> a
```

```
array([ 1., 2., 3.])
```

```
>>> a.tolist()
```

```
[1.0, 2.0, 3.0]
```

Creazione di array di zeri e uno:

```
>>> numpy.zeros((2,3), dtype=numpy.int32)
```

```
array([[0, 0, 0],
```

```
       [0, 0, 0]])
```

```
>>> numpy.ones(2)
```

```
array([ 1., 1.])
```

```
>>> numpy.empty((2,2))
```

```
array([[ 76.14698799, 167.7812807 ],
```

```
       [ 167.78128071, 95.2773591 ]])
```

Creazioni di array NumPy

Creazione di una serie di numeri interi, data dal passo:

```
>>> numpy.arange(-4, 5, 2)
```

```
Array([-4, -2, 0, 2, 4])
```

Il numero degli elementi potrebbe non essere controllabile quando si usa questo per creare intervalli di numeri a virgola mobile (dovuta alla precisione di virgola mobile).

Create a range of floats, given number of elements:

```
>>> numpy.linspace(10, 20, 5)
```

```
array([ 10. , 12.5, 15. , 17.5, 20. ])
```

Attributi array NumPy visti da Python

- `a.ndim`: Numero di assi (dimensioni), rank
- `a.shape`: Tuple with extent in each dimension
- `a.size`: numero totale di elementi
- `a.dtype`: Data type
- `a.itemsize`: Size in bytes of each element
- `a.data`: Buffer containing actual data

Operatori matematici binari

Questi operatori lavorano elemento per elemento sugli array NumPy:

`a + b` `add(a,b)` `a * b` `multiply(a,b)`

`a - b` `subtract(a,b)` `a / b` `divide(a,b)`

`a % b` `remainder(a,b)` `a ** b` `power(a,b)`

```
>>> from numpy import * # <- dangerous
```

```
>>> a = arange(7,4,-1)
```

```
>>> b = arange(16,19)
```

```
>>> c = a + b #        <- same as: c = add(a,b)
```

```
>>> c
```

```
array([23, 23, 23])
```

```
>>> c / 4.6 #        <- scalar operands are ok
```

```
array([ 5.,  5.,  5.])
```

```
>>> add(a,b,a) #        <- in place add: a += b
```

```
Array([23, 23, 23])
```

Operatori di confronto e logici sono anche disponibili.

Funzioni matematiche

Funzioni matematiche NumPy lavorano elemento per elemento sugli array:

`sin(x), sinh(x), arcsin(x), ..., arctan2(x,y)`

`exp(x), log(x), log10(x), sqrt(x)`

`absolute(x), conjugate(x)`

`ceil(x), floor(x), fabs(x)`

`hypot(x,y), fmod(x,y)`

`maximum(x,y), minimum(x,y)`

```
from numpy import *
```

```
from pylab import *
```

```
x,y = meshgrid(arange(100)/5.,arange(100)/5.)
```

```
z = sin(x)*cos(y) *sin(0.3*x) *cos(0.3*y)
```

```
imshow(z)
```

```
show()
```

Indexing

- NumPy arrays use C storage order by default.
- Fastest index comes last.

```
>>> a = arange(16)
```

```
>>> a.resize(4,4)
```

```
>>> a[1,2]
```

```
6
```

0	1	2	3
4	5	6	7
8	9	10	11
12	13	14	15

Slicing

- Gli operatori slicing riportano un **view** su un array.
- Questo **view** è esso stesso un array NumPy.
- Ma questo opera su i dati dell' array originale.

```
>>> a[1,:]
```

```
array([4, 5, 6, 7])
```

```
>>> b = a[1,:]
```

```
>>> b[:] = 0
```

```
>>> a
```

```
array([[ 0,  1,  2,  3], [ 0,  0,  0,  0], [ 8,  9, 10, 11], [12, 13, 14, 15]])
```

0	1	2	3
4	5	6	7
8	9	10	11
12	13	14	15

Slicing

- Lo slicing supporta range e strides.
- Strides posso essere negativi to get a reversed view.

```
>>> a[::2,1::2]  
array([[ 1,  3],  
       [ 9, 11]])
```

0	1	2	3
4	5	6	7
8	9	10	11
12	13	14	15

```
>>> a[1:3,1:3]  
array([[ 5,  6],  
       [ 9, 10]])
```

0	1	2	3
4	5	6	7
8	9	10	11
12	13	14	15

```
>>> a[1:3,2:0:-1]  
array([[ 6,  5],  
       [10,  9]])
```

Trasmissione array

- Se possibile, gli array sono tese a dare possibile operazione desiderata.

```
>>> a = array([[1,2]])           # a row vector
```

```
>>> b = array([[10],[20],[30]])  # a column vector
```

```
>>> a+b
```

```
array([[11, 12], [21, 22], [31, 32]])
```

10									
20	+	1 2	=	10 10	+	1 2	=	11 12	
30				20 20		1 2		21 22	
				30 30		1 2		31 32	

Trasmissione array e newaxis

- Newaxis è uno speciale indice che inserisce a dummy dimension.
- Ogni newaxis incrementa the arrays dimensionality by 1.

```
>>> x = arange(100)[newaxis,:]/5. # a row vector
```

```
>>> y = arange(100)[:,newaxis]/5. # a column vector
```

```
>>> z = sin(x)*cos(y)
```

```
>>> from pylab import *
```

```
>>> imshow(z)
```

```
>>> show()
```

Metodi riduzione: reduce, accumulate

Gli operatori binari hanno metodi che lavorano sugli arrays.

- `op.reduce(a,axis=0)`
- `op.accumulate(a,axis=0)`

```
>>> a
```

```
array([[0, 1, 2], [3, 4, 5], [6, 7, 8]])
```

```
>>> add.reduce(a) # sum of each column
```

```
array([ 9, 12, 15])
```

```
>>> add.reduce(a, axis=1) # sum of each row
```

```
array([ 3, 12, 21])
```

```
>>> add.accumulate(a, axis=1)
```

```
array([[ 0, 1, 3], [ 3, 7, 12], [ 6, 13, 21]])
```

Function method: outer

Il metodo `outer` fa un array 2D con il risultato `op` su tutte le combinazioni possibili degli elementi di `a` e di `b`.

- `op.outer(a,b)`

```
>>> add.outer(arange(3), arange(10))
```

```
array([[ 0,  1,  2,  3,  4,  5,  6,  7,  8,  9],  
       [ 1,  2,  3,  4,  5,  6,  7,  8,  9, 10],  
       [ 2,  3,  4,  5,  6,  7,  8,  9, 10, 11]])
```

Funzione array: where

`y = where(condition, false, true)`

```
>>> a = arange(10)
```

```
>>> a
```

```
Array([0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9])
```

```
>>> where(a>=7, 99, a)
```

```
array([ 0,  1,  2,  3,  4,  5,  6, 99, 99, 99])
```

Ulteriori letture

- A. B. Downey, Think Python, O'Reilly
- M. Lutz, Learning Python, O'Reilly
- W. McKinney, Python for data analysis, O'Reilly
- www.numpy.org

Ringraziamenti

Desidero ringraziare Sebastian Heimann per avermi fornito le slides da cui trarre spunto e Lidia Di Blasi per averle tradotte. Ringrazio inoltre Giuseppe Gallo per aver organizzato il corso e il team dello sportello multifunzionale ANFE di Bagheria per aver messo a disposizione i loro locali.

.... Infine, grazie a tutti voi per aver partecipato...