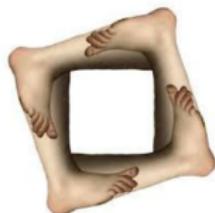


# Una introducción a la programación en python

Cecilia Jarne

cecilia.jarne@unq.edu.ar



# Qué es Python?



Es un lenguaje de programación interpretado, que permite tipado dinámico y es multiplataforma.

- Soporta orientación a objetos.
- Programación imperativa.
- Programación funcional.
- Se pueden usar distintos paradigmas de programación.
- Tiene una sintaxis clara.
- Se puede extender su funcionalidad a través de distintas librerías.

<https://www.python.org>

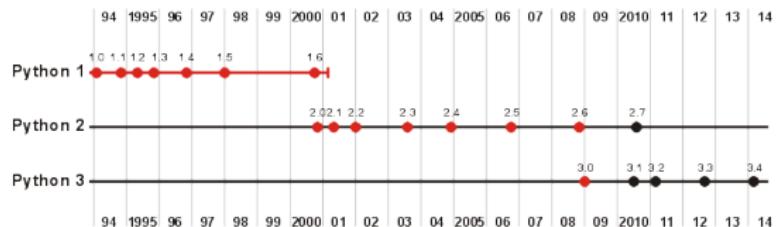


# Motivos para aprender Python

- Fácil de aprender.
- Un conjunto gigante de librerías.
- Soporte científico excelente!!
- Se puede desarrollar software bastante rápido.
- Posee una licencia de código abierto.
- Una comunidad gigante desarrollando con la cual realmente se puede contar.

# Un poquito de historia

- Desarrollado desde 1989
- Autor: Guido van Rossum (si lo queres seguir: @gvanrossum)



## Zen de Python, por Tim Peters

- Bello es mejor que feo.
- Explícito es mejor que implícito.
- Simple es mejor que complejo.
- Complejo es mejor que complicado.
- Si la implementación es difícil de explicar, es una mala idea.

Tomado de: <https://www.python.org/dev/peps/pep-0020/>

# Uso del intérprete

- Sobre la instalación de python  
(Las distribuciones de Linux generalmente incluyen python)

- Para llamar al intérprete:

```
python
```

- Para ver la versión que tienen instalada:

```
python -V o python --version
```

- Posibilidad de probar porciones de código en el modo interactivo antes de integrarlo como parte de un programa.

```
1 >>> 1 + 1
2
3 >>> a = range(10)
4 >>> print(a)
5 [0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9]
```

# Ideas básicas

- En un lenguaje estático, el nombre de la variable está ligado a
  - un tipo.
  - un objeto.
- En python puede tomar distintos valores en otro momento, incluso de un tipo diferente al que tenía previamente.

```
1 x = 1
2 x = "text" # dynamic typing :)
```

# Tipos de datos

Una lista de los tipos de datos más comunes:

Class	Description	Immutable?
<code>bool</code>	Boolean value	✓
<code>int</code>	integer (arbitrary magnitude)	✓
<code>float</code>	floating-point number	✓
<code>list</code>	mutable sequence of objects	
<code>tuple</code>	immutable sequence of objects	✓
<code>str</code>	character string	✓
<code>set</code>	unordered set of distinct objects	
<code>frozenset</code>	immutable form of set class	✓
<code>dict</code>	associative mapping (aka dictionary)	

<https://docs.python.org/2/library/types.html>

# Tipos de datos

Una lista de los tipos de datos más comunes:

Class	Description	Immutable?
<code>bool</code>	Boolean value	✓
<code>int</code>	integer (arbitrary magnitude)	✓
<code>float</code>	floating-point number	✓
<code>list</code>	mutable sequence of objects	
<code>tuple</code>	immutable sequence of objects	✓
<code>str</code>	character string	✓
<code>set</code>	unordered set of distinct objects	
<code>frozenset</code>	immutable form of set class	✓
<code>dict</code>	associative mapping (aka dictionary)	

<https://docs.python.org/2/library/types.html>

# Algunas ideas para entender que es mutable e inmutable

```
1 >> x = 'foo'  
2 >> y = x  
3 >> print(x)  
4 foo  
5 >> y += 'bar'  
6 >> print(x)  
7 foo  
  
1 >> def func(val):  
2 >>     val += 'bar',  
3 >> x = 'foo'  
4 >> print x  
5 foo  
6 >> func(x)  
7 >> print(x)  
8 foo  
  
1 >> x = [1, 2, 3]  
2 >> y = x  
3 >> print (x)  
4 [1, 2, 3]  
5 >> y += [3, 2, 1]  
6 >> print (x)  
7 [1, 2, 3, 3, 2, 1]
```

```
1 >> def func(val):  
2 >>     val += [3, 2, 1]  
3  
4 >> x = [1, 2, 3]  
5 >> print(x)  
6 [1, 2, 3]  
7 >> func(x)  
8 >> print(x)  
9 [1, 2, 3, 3, 2, 1]  
  
1 >> a="ejemplo"  
2 >> a="otro"  
3 >> a[2]="c"  
4 Traceback (most recent call last):  
5   File "<stdin>", line 1, in <  
      module>  
6 TypeError: 'str' object does not  
      support item assignment
```

# Sintaxis de Python

En C o C++: se usa ; al final de cada linea

```
1 if(a>b)
2     foo();
3     bar();
4 baz();
```

En python: El nivel de indentación es significativo! Aca la ultima linea se ejecuta fuera del condicional.

```
1 if(a>b):
2     foo()
3     bar()
4 baz()
```

## Control flow

```
for i in list:  
    baz(i)
```

```
if a>b:  
    foo()  
elif b!=c:  
    bar()  
else:  
    baz()
```

```
while a>b:  
    foo()  
    bar()
```

```
pass
```

```
break  
continue
```

# Sintaxis de Python

Cómo definir una función:

```
1 def function(x,y,z):  
2     x=3*y  
3     return x+y-z
```

Algunas funciones en Python que devuelven valores:

```
1 >> longitud = len('La casa de la pradera')  
2 >> print (longitud)  
3 21
```

# Sintaxis de Python ejemplo

En C la indentation es opcional:

```
1 int factorial(int x)
2 {
3     if (x == 0)
4         return 1;
5     else
6         return x * factorial(x - 1);
7 }
```

En python es obligatoria:

```
1 def factorial(x):
2     if x == 0:
3         return 1
4     else:
5         return x * factorial(x - 1)
```

# Recursividad en Python

Un ejemplo simple:

```
1
2 def jugar(intento=1):
3     respuesta = raw_input("De que color es una naranja? ")
4     if respuesta != "naranja":
5         if intento < 3:
6             print "\nFallaste Intentalo de nuevo"
7             intento += 1
8             jugar(intento) # Llamada recursiva
9         else:
10            print "\nPerdiste"
11     else:
12        print "\nGanaste!"
13 jugar()
```

# Operadores en Python

## Matemáticos:

Name	Function	symbol
+ Addition	Adds values on either side of the operator.	$a + b = 30$
- Subtraction	Subtracts right hand operand from left hand operand.	$a - b = -10$
* Multiplication	Multiplies values on either side of the operator	$a * b = 200$
/ Division	Divides left hand operand by right hand operand	$b / a = 2$
% Modulus	Divides left hand operand by right hand operand and returns remainder	$b \% a = 0$
** Exponent	Performs exponential (power) calculation on operators	$a^{**}b = 10 \text{ to the power } 20$

## Booleanos:

Operation	Result
x or y	if x is false, then y, else x
x and y	if x is false, then x, else y
not x	if x is false, then True, else False

# Strings

Se puede usar ' o " para la definición de los string

```
1 a= "Soy Cecilia"  
2 b= 'Soy de Argentina'
```

Para imprimir en la pantalla:

```
print ('---All rigth!!!----')
```

# Strings: ejemplos

Un ejemplo:

```
'Yo comi %d %s hoy' %(12,'manzanas')
```

Otro ejemplo: I ate today.format(12,'apples')

# structures

- List

```
1 a=[1, 'apple', 1.2]
```

- Tuple

```
1 a=(1, 'apple', 1.2)
```

- Dict

```
1 a={'name':'Giovanni', 'age':42}
```

- Set

```
1 a={1, 'apple', 1.2}
```

# Listas

- Son estructuras de python super útiles
- Se pueden acceder usando un índice y se puede hacer slicing

```
1 a[0] a[1] a[2:5] a[2:10:2]
```

Para obtener el ultimo elemento de la lista:

```
1 a[-1]
```

- Se pueden definir por comprensión

```
1 [x**2 for x in range(1,11)]
```

# Métodos útiles asociados a las listas

`list.append(obj)`

Appends object obj to list

`list.count(obj)`

Returns count of how many times obj occurs in list

`list.extend(seq)`

Appends the contents of seq to list

`list.index(obj)`

Returns the lowest index in list that obj appears

`list.insert(index, obj)`

Inserts object obj into list at offset index

# Métodos útiles asociados a las listas

```
list.pop(obj=list[-1])
```

Removes and returns last object or obj from list

```
list.remove(obj)
```

Removes object obj from list

```
list.reverse()
```

Reverses objects of list in place

## Estas librerías:

- NumPy:

<http://www.numpy.org/>

- SciPy:

<http://www.scipy.org/>

- Matplotlib:

<http://matplotlib.org/>

Son todas open source!

# Mis Motivos (y los de muchos) para usar Python

- NumPy provee funcionalidad para crear, borrar, manejar y operar en grandes arrays de datos crudos (como los de Fortran and C/C++ arrays).
- SciPy extiende NumPy con una colección de algoritmos útiles como minimización, transformada de Fourier, regresión y otras herramientas.
- Ambos paquetes son add-on packages (no son parte de python en si). Contienen código en Python y compilado con (fftpack, BLAS).
- Matplotlib es una librería para hacer gráficos.



NumPy

NumPy es un paquete fundamental para python de programación científica. Entre otras cosas contiene:

- Potentes arrays Ndimensionales.
- Funciones sofisticadas.
- Herramientas para integración con código C/C++ y Fortran.
- Herramientas útiles de álgebra lineal, transformada de Fourier, y generadores de números aleatorios.



Es un paquete que extiende la funcionalidad de Numpy con una colección substancial de algoritmos por ejemplo de minimización, cálculo y procesamiento de señales.

- Es user-friendly
- Tiene rutinas eficientes de integration and optimization. Permiten trabajar con:
  - Clustering.
  - Fourier transforms.
  - numerical integration, interpolations.
  - data I/O, LAPACK.
  - sparse matrices, linear solvers, optimization.
  - signal processing.
  - statistical functions.

# Matplotlib



Es una librería de python para gráficos 2D (y 3D también un poquito) que produce imágenes de alta calidad en una gran diversidad de formatos y entornos o plataformas interactivas.

- Python scripts.
- The Python y tambien IPython shell.
- The jupyter notebook.
- Web application servers.
- Graphical user interface toolkits.

# Como usarlas?

Es necesario importar las librerias:

```
1 import numpy  
2 import scipy  
3 import matplotlib.pyplot
```

Se puede hacer de distintas maneras:

```
1 import numpy  
2 import numpy as np  
3 from numpy import *
```

Yo uso:

```
1 import numpy as np  
2 import scipy  
3 import matplotlib.pyplot as pp
```

# Cosas sobre Numpy

## Funcionalidad de NumPy :

- Funciones polinómicas.
- Cómputo estadístico.
- Generadores de números aleatorios.
- Transformada de Fourier discreta.
- Cambio de tamaño, forma, testeo y cálculo con arrays.

# Algo fundamental de Numpy: np.array

Hay 5 mecanismos generales para crear arrays:

- Conversión desde otras estructuras de Python (e.g., lists, tuples).
- Directamente como Numpy array (e.g., arange, ones, zeros, etc.).
- Leer los arrays del disco.
- Crearlos a partir de strings o datos en buffers.
- Usar las librerías especiales (e.g., random).

# Numpy: ejemplos

(>>> significa input)

```
1 import numpy as np
2 >>> x = np.array([2, 3, 1, 0])
3 >>> print(x)
4 [2 3 1 0]
5
6 >>> np.arange(10)
7 array([0, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9])
8
9 >>> np.arange(2, 10, dtype=np.float)
10 array([ 2.,  3.,  4.,  5.,  6.,  7.,  8.,  9.])
11
12 >>> np.arange(2, 3, 0.1)
13 array([ 2. ,  2.1,  2.2,  2.3,  2.4,  2.5,  2.6,  2.7,  2.8,  2.9])
14
15 >>> np.linspace(1., 4., 6)
16 array([ 1. ,  1.6,  2.2,  2.8,  3.4,  4. ])
```

# Cambiando la forma del array

```
1 >>> a = np.zeros((5, 2))
2 >>> print(a)
3 [[ 0.  0.]
4  [ 0.  0.]
5  [ 0.  0.]
6  [ 0.  0.]
7  [ 0.  0.]]
```

reshape:

```
1 >>> b = a.reshape((2, 5))
2 >>> print(b)
3 [[ 0.  0.  0.  0.  0.]
4  [ 0.  0.  0.  0.  0.]]
```

# Trasponer y llenar:

Algunas rutinas de ejemplo:

```
1 >>> x = np.array([1.,2.,3.,4.])
2 >>> x
3 array([ 1.,  2.,  3.,  4.])
4 >>> x.T
5 array([ 1.,  2.,  3.,  4.])
```

```
1 >>> a = np.array([1, 2])
2 >>> a.fill(0)
3 >>> a
4 array([0, 0])
5 >>> a = np.empty(2)
6 >>> a.fill(1)
7 >>> a
8 array([ 1.,  1.])
```

# Operaciones elementales con Numpy:

```
1 x = np.array([[1,2],[3,4]], dtype=np.float64)
2 y = np.array([[5,6],[7,8]], dtype=np.float64)
3
4 # Elementwise sum; both produce the array
5
6 >>>print(x + y)
7 >>>print(np.add(x, y))
8 [[ 6.0  8.0]
9 [10.0 12.0]]
10
11 # Elementwise difference; both produce the array
12
13 >>>print(x - y)
14 >>>print(np.subtract(x, y))
15 [[-4.0 -4.0]
16 [-4.0 -4.0]]
```

# Operaciones elementales con Numpy:

```
1 # Elementwise product; both produce the array
2 >>>print(x * y)
3 >>>print(np.multiply(x, y))
4 [[ 5.0 12.0]
5 [21.0 32.0]]
6
7 # Elementwise division; both produce the array
8 >>>print(x / y)
9 >>>print(np.divide(x, y))
10 [[ 0.2 0.33333333]
11 [ 0.42857143 0.5 ]]
12
13 # Elementwise square root; produces the array
14 >>>print(np.sqrt(x))
15 [[ 1. 1.41421356]
16 [ 1.73205081 2. ]]
```

# Más operaciones con arrays

```
1 x = np.array([[1,2],[3,4]])
2 y = np.array([[5,6],[7,8]])
3
4 v = np.array([9,10])
5 w = np.array([11, 12])
6
7 # Inner product of vectors; both produce 219
8 print(v.dot(w))
9 print(np.dot(v, w))
10
11 # Matrix / vector product; both produce the rank 1 array [29 67]
12 print(x.dot(v))
13 print(np.dot(x, v))
14
15 # Matrix / matrix product; both produce the rank 2 array
16
17 print(x.dot(y))
18 print(np.dot(x, y))
```

# Sobre creación de vectores

```
1 a = np.zeros((2,2))      # Create an array of all zeros
2 print(a)                 # Prints "[[ 0.  0.
3                      #       [ 0.  0.]]"
4 b = np.ones((1,2))       # Create an array of all ones
5 print(b)                 # Prints "[[ 1.  1.]]"
6 c = np.full((2,2), 7)    # Create a constant array
7 print(c)                 # Prints "[[ 7.  7.
8                      #       [ 7.  7.]]"
9 d = np.eye(2)            # Create a 2x2 identity matrix
10 print(d)                # Prints "[[ 1.  0.
11                      #       [ 0.  1.]]"
12 e = np.random.random((2,2)) # Create an array filled with random values
13 print(e)                # Might print "[[ 0.91940167  0.08143941]
14                      #           [ 0.68744134  0.87236687]]"
```

# Como crear un dataset y salvarlo en un .txt

```
1 from math import *
2 import numpy as np
3 import matplotlib.pyplot as pp
4 #File creation
5 f_out_max = open('tabla.txt', 'w')
6 #data generation
7 x      = np.arange(441)
8 Sin1   = 1*np.sin(2*pi*(25/441.0)*x)
9 Sin2   = 0.25*np.sin(2*pi*((25./2)/441.0)*x)
10 Sin   = Sin1+Sin2
11 Vec   = np.c_[x, Sin]
12 #printing
13 print ('Vec: ', Vec.shape)
14 #save in .txt file
15 np.savetxt(f_out_max, Vec, fmt=' %f', delimiter='\t', header="x #f(x)")
16 f_out_max.close()
17 #plot figure
18 pp.figure()
19 pp.plot(x*1./44100., Sin, color='r', label='Sin vs x')
20 pp.xlabel('Time (s)')
21 pp.savefig("fig_01.jpg",dpi=200)
```

# Como crear un dataset y salvarlo en un .txt

```
1 from math import *
2 import numpy as np
3 import matplotlib.pyplot as pp
4 #File creation
5 f_out_max = open('tabla.txt', 'w')
6 #data generation
7 x      = np.arange(441)
8 Sin1 = 1*np.sin(2*pi*(25/441.0)*x)
9 Sin2 = 0.25*np.sin(2*pi*((25./2)/441.0)*x)
10 Sin   = Sin1+Sin2
11 Vec   = np.c_[x, Sin]
12 #printing
13 print ('Vec: ', Vec.shape)
14 #save in .txt file
15 np.savetxt(f_out_max, Vec, fmt=' %f', delimiter='\t', header="x #f(x)")
16 f_out_max.close()
17 #plot figure
18 pp.figure()
19 pp.plot(x*1./44100., Sin, color='r', label='Sin vs x')
20 pp.xlabel('Time (s)')
21 pp.savefig("fig_01.jpg",dpi=200)
```

# Como crear un dataset y salvarlo en un .txt

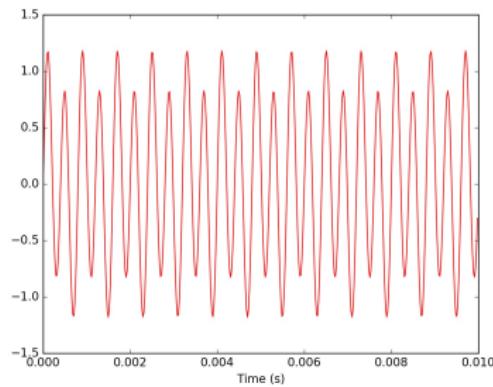
```
1 from math import *
2 import numpy as np
3 import matplotlib.pyplot as pp
4 #File creation
5 f_out_max = open('tabla.txt', 'w')
6 #data generation
7 x      = np.arange(441)
8 Sin1 = 1*np.sin(2*pi*(25/441.0)*x)
9 Sin2 = 0.25*np.sin(2*pi*((25./2)/441.0)*x)
10 Sin   = Sin1+Sin2
11 Vec   = np.c_[x, Sin]
12 #printing
13 print ('Vec: ', Vec.shape)
14 #save in .txt file
15 np.savetxt(f_out_max, Vec, fmt=' %f', delimiter='\t', header="x #f(x)")
16 f_out_max.close()
17 #plot figure
18 pp.figure()
19 pp.plot(x*1./44100., Sin, color='r', label='Sin vs x')
20 pp.xlabel('Time (s)')
21 pp.savefig("fig_01.jpg",dpi=200)
```

# Como crear un dataset y salvarlo en un .txt

```
1 from math import *
2 import numpy as np
3 import matplotlib.pyplot as pp
4 #File creation
5 f_out_max = open('tabla.txt', 'w')
6 #data generation
7 x      = np.arange(441)
8 Sin1   = 1*np.sin(2*pi*(25/441.0)*x)
9 Sin2   = 0.25*np.sin(2*pi*((25./2)/441.0)*x)
10 Sin   = Sin1+Sin2
11 Vec   = np.c_[x, Sin]
12 #printing
13 print ('Vec: ', Vec.shape)
14 #save in .txt file
15 np.savetxt(f_out_max, Vec, fmt=' %f', delimiter='\t', header="x #f(x)")
16 f_out_max.close()
17 #plot figure
18 pp.figure()
19 pp.plot(x*1./44100., Sin, color='r', label='Sin vs x')
20 pp.xlabel('Time (s)')
21 pp.savefig("fig_01.jpg",dpi=200)
```

# Obtenemos:

Una tabla en txt y una figura:



# x	#f(x)
0.000000	0.000000
1.000000	0.392994
2.000000	0.740813
3.000000	1.003819
4.000000	1.152764
5.000000	1.172342
6.000000	1.062998
7.000000	0.840786
8.000000	0.535279
9.000000	0.185801
10.000000	-0.163538
11.000000	-0.469389
12.000000	-0.694586
13.000000	-0.812779
14.000000	-0.811673
15.000000	-0.694499
16.000000	-0.479506
17.000000	-0.197559
18.000000	0.111860 ...

# Como abrir .txt or cvs

Un modo super facil es usar Numpy:

```
1 import numpy as np
2
3 file_name_you_want      = np.loadtxt(fname,delimiter=" ")
4
5 print "First column element: ",file_name_you_want[0]
6 #to get the full column:
7
8 Transpose_your_file     = file_name_you_want.T
9
10 print "First column: ", Transpose_your_file[0]
```

# Como hacer un ajuste y graficarlo:

```
1 import numpy as np
2 import matplotlib.pyplot as pp
3 from scipy.optimize import curve_fit
4
5 def fitFunc(t, a, b, c):
6     return a*np.exp(-b*t) + c
7
8 t = np.linspace(0,4,50)
9 temp = fitFunc(t, 2.5, 1.3, 0.5)
10 noisy = temp + 0.25*np.random.normal(size=len(temp))
11 fitParams, fitCovariances = curve_fit(fitFunc, t, noisy)
12
13 pp.figure(figsize=(12, 6))
14 pp.ylabel('Temperature (C)', fontsize = 16)
15 pp.xlabel('time (s)', fontsize = 16)
16 pp.xlim(0,4.1)
17 pp.errorbar(t, noisy, fmt = 'ro', yerr = 0.2)
18 sigma = [fitCovariances[0,0], fitCovariances[1,1], fitCovariances[2,2] ]
19 pp.plot(t, fitFunc(t, fitParams[0], fitParams[1], fitParams[2]))
20 pp.plot(t, fitFunc(t, fitParams[0] + sigma[0], fitParams[1] - sigma[1], fitParams[2] + sigma[2]))
21 pp.plot(t, fitFunc(t, fitParams[0] - sigma[0], fitParams[1] + sigma[1], fitParams[2] - sigma[2]))
22 pp.savefig('dataFitted.pdf', bbox_inches=0, dpi=600)
23 pp.show()
```

# Como hacer un ajuste y graficarlo:

```
1 import numpy as np
2 import matplotlib.pyplot as pp
3 from scipy.optimize import curve_fit
4
5 def fitFunc(t, a, b, c):
6     return a*np.exp(-b*t) + c
7
8 t = np.linspace(0,4,50)
9 temp = fitFunc(t, 2.5, 1.3, 0.5)
10 noisy = temp + 0.25*np.random.normal(size=len(temp))
11 fitParams, fitCovariances = curve_fit(fitFunc, t, noisy)
12
13 pp.figure(figsize=(12, 6))
14 pp.ylabel('Temperature (C)', fontsize = 16)
15 pp.xlabel('time (s)', fontsize = 16)
16 pp.xlim(0,4.1)
17 pp.errorbar(t, noisy, fmt = 'ro', yerr = 0.2)
18 sigma = [fitCovariances[0,0], fitCovariances[1,1], fitCovariances[2,2] ]
19 pp.plot(t, fitFunc(t, fitParams[0], fitParams[1], fitParams[2]))
20 pp.plot(t, fitFunc(t, fitParams[0] + sigma[0], fitParams[1] - sigma[1], fitParams[2] + sigma[2]))
21 pp.plot(t, fitFunc(t, fitParams[0] - sigma[0], fitParams[1] + sigma[1], fitParams[2] - sigma[2]))
22 pp.savefig('dataFitted.pdf', bbox_inches=0, dpi=600)
23 pp.show()
```

# Como hacer un ajuste y graficarlo:

```
1 import numpy as np
2 import matplotlib.pyplot as pp
3 from scipy.optimize import curve_fit
4
5 def fitFunc(t, a, b, c):
6     return a*np.exp(-b*t) + c
7
8 t = np.linspace(0,4,50)
9 temp = fitFunc(t, 2.5, 1.3, 0.5)
10 noisy = temp + 0.25*np.random.normal(size=len(temp))
11 fitParams, fitCovariances = curve_fit(fitFunc, t, noisy)
12
13 pp.figure(figsize=(12, 6))
14 pp.ylabel('Temperature (C)', fontsize = 16)
15 pp.xlabel('time (s)', fontsize = 16)
16 pp.xlim(0,4.1)
17 pp.errorbar(t, noisy, fmt = 'ro', yerr = 0.2)
18 sigma = [fitCovariances[0,0], fitCovariances[1,1], fitCovariances[2,2] ]
19 pp.plot(t, fitFunc(t, fitParams[0], fitParams[1], fitParams[2]))
20 pp.plot(t, fitFunc(t, fitParams[0] + sigma[0], fitParams[1] - sigma[1], fitParams[2] + sigma[2]))
21 pp.plot(t, fitFunc(t, fitParams[0] - sigma[0], fitParams[1] + sigma[1], fitParams[2] - sigma[2]))
22 pp.savefig('dataFitted.pdf', bbox_inches=0, dpi=600)
23 pp.show()
```

# Como hacer un ajuste y graficarlo:

```
1 import numpy as np
2 import matplotlib.pyplot as pp
3 from scipy.optimize import curve_fit
4
5 def fitFunc(t, a, b, c):
6     return a*np.exp(-b*t) + c
7
8 t = np.linspace(0,4,50)
9 temp = fitFunc(t, 2.5, 1.3, 0.5)
10 noisy = temp + 0.25*np.random.normal(size=len(temp))
11 fitParams, fitCovariances = curve_fit(fitFunc, t, noisy)
12
13 pp.figure(figsize=(12, 6))
14 pp.ylabel('Temperature (C)', fontsize = 16)
15 pp.xlabel('time (s)', fontsize = 16)
16 pp.xlim(0,4.1)
17 pp.errorbar(t, noisy, fmt = 'ro', yerr = 0.2)
18 sigma = [fitCovariances[0,0], fitCovariances[1,1], fitCovariances[2,2] ]
19 pp.plot(t, fitFunc(t, fitParams[0], fitParams[1], fitParams[2]))
20 pp.plot(t, fitFunc(t, fitParams[0] + sigma[0], fitParams[1] - sigma[1], fitParams[2] + sigma[2]))
21 pp.plot(t, fitFunc(t, fitParams[0] - sigma[0], fitParams[1] + sigma[1], fitParams[2] - sigma[2]))
22 pp.savefig('dataFitted.pdf', bbox_inches=0, dpi=600)
23 pp.show()
```

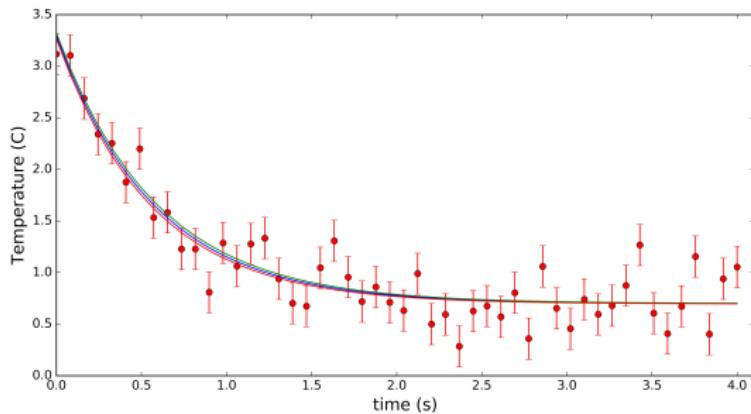
# Como hacer el ajuste

We obtain the fit parameters:

```
[ 2.595658    1.74438726   0.69809511]
```

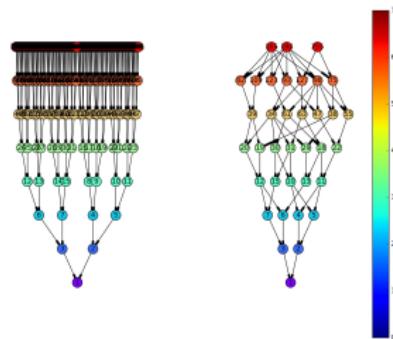
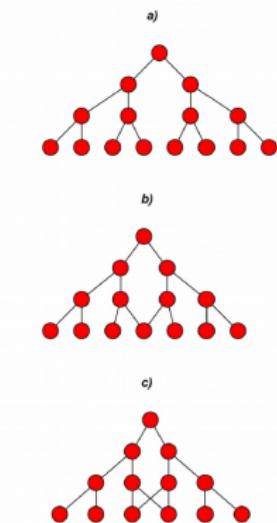
The covariance matrix:

```
[[ 0.02506636  0.01490486 -0.00068609]
 [ 0.01490486  0.04178044  0.00641246]
 [-0.00068609  0.00641246  0.00257799]]
```

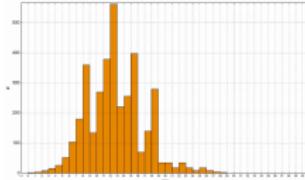


# Otros tipos de gráficos

```
1 import networkx as nx  
2 import pygraphviz  
3 from graphviz import *
```

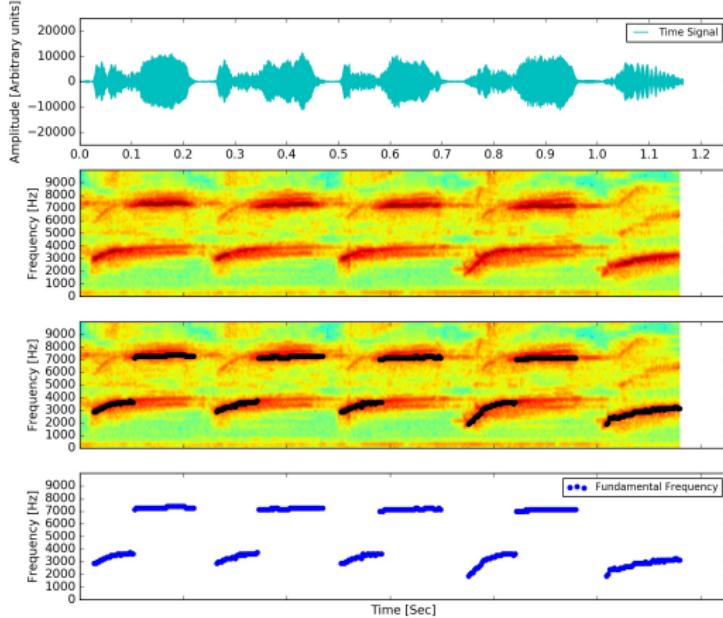


```
1 import matplotlib.pyplot as pp  
2 pp.hist([vector,bins=bins])
```



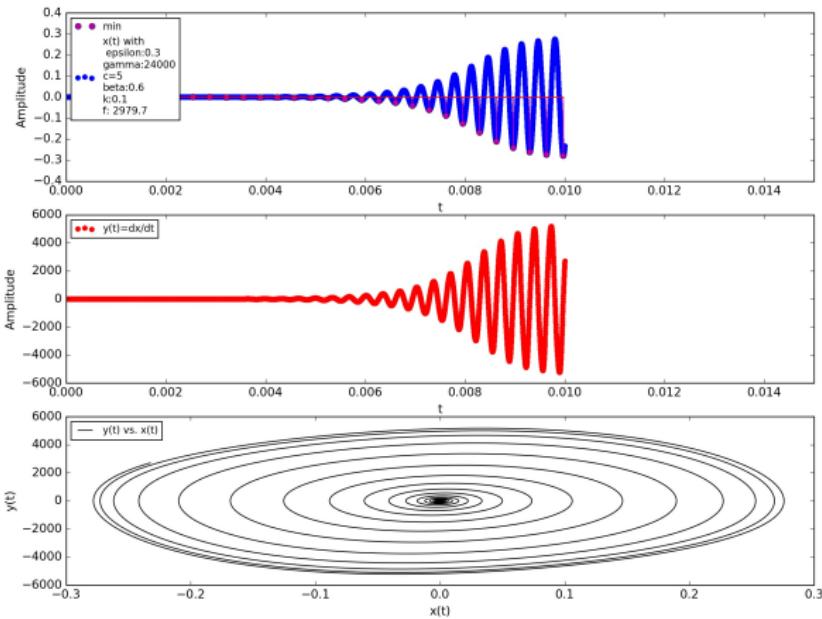
# Aplicando Transformada de fourier y un sonograma

```
1 import matplotlib.pyplot as pp  
2 pp.specgram(signal, NFFT=nfft, Fs= sample_rate, nooverlap=par, cmap='jet'  
    )
```



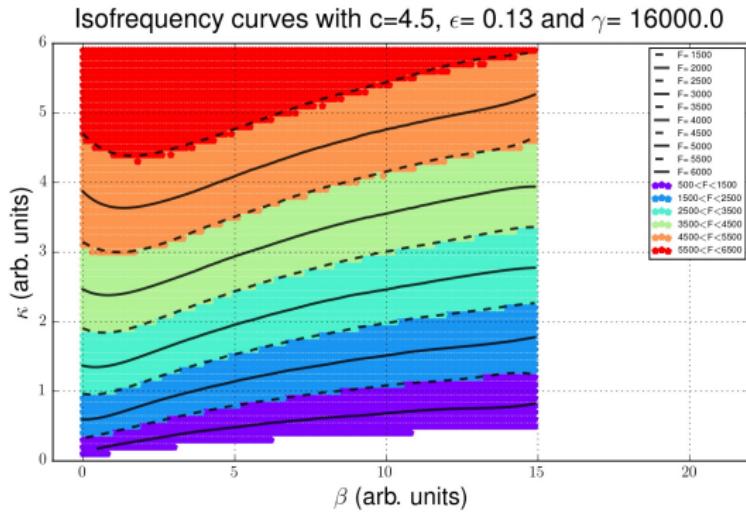
# Ejemplo de integración numérica

```
1 from scipy.integrate import odeint  
2 dy/dt = func(y, t0, ...)  
3 sol = odeint(func, X0, t)
```



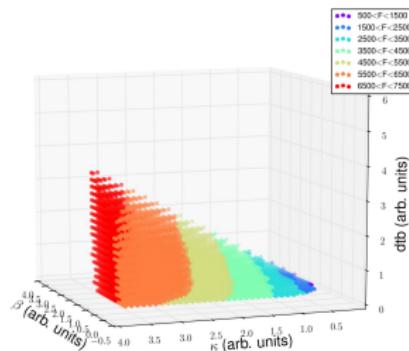
# Scatter plot e integración numérica múltiple

- Cada punto representa un valor obtenido por la integración numérica de la ecuación anterior.
- Los colores representan regiones de frecuencia similar.

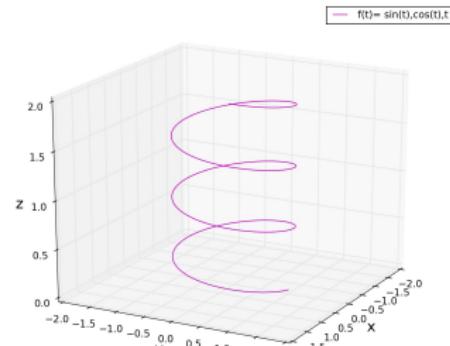


# Se pueden hacer gráficos 3d y también videos

El ejemplo anterior estudiando una variable extra:



Curva paramétrica:



# Conclusiones

- Les dejamos una colección infinitamente grande de herramientas y recursos recombinables y reutilizables para poner en práctica.
- El salto es mas pequeño de lo que parece.
- Posibilidades de reutilizar y adaptar código a nuestras necesidades para crear soluciones prácticas.
- Una guia de estilo en:  
<https://google.github.io/styleguide/pyguide.html>
- ejemplos de Matplotlib: <http://matplotlib.org/gallery.html>

# Más librerías para análisis de datos:

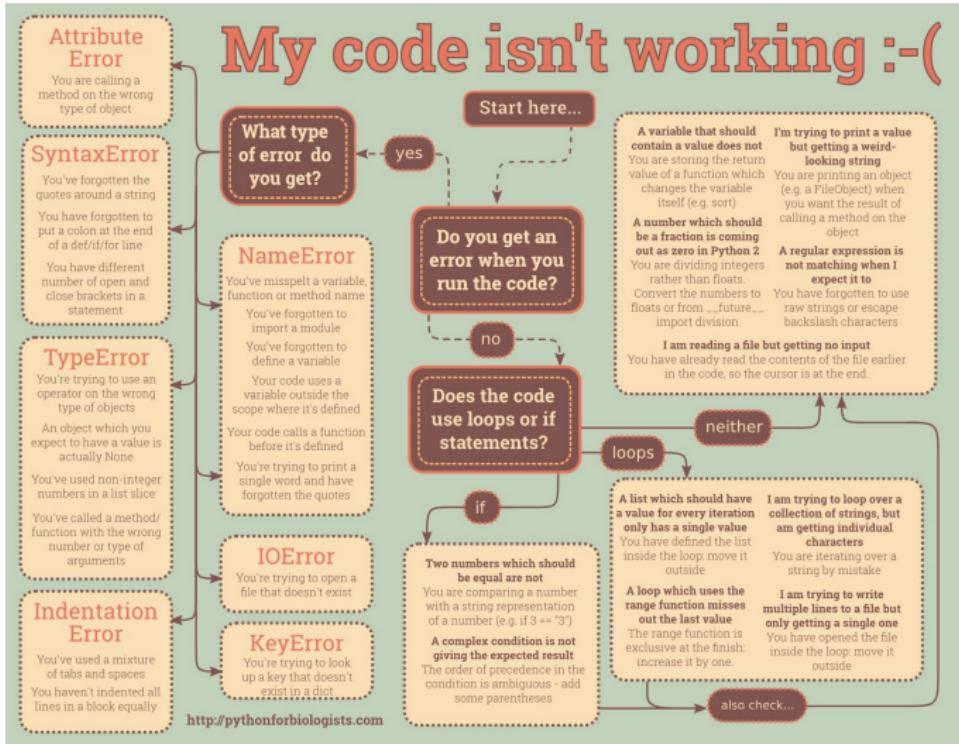
- Scikit learn:

<http://scikit-learn.org>

- Pandas

<http://pandas.pydata.org/> **Ver la Charla del Martes 6/3!!!!!!**

# Otras librerías para análisis de datos:



# Algo más

Invitación: <http://www.python.org.ar/wiki/PyCamp/2018>