

Librería Scipy (Introducción)

Antonio Espín Herranz

Contenidos

- Visión general de la librería
- Algoritmos:
 - Estadísticos
 - Algebra lineal
 - Procesado de señal
 - Lectura / Escritura

Visión general de la Librería

- Scipy (librería científica) es una colección de algoritmos matemáticos basados en una extensión de la librería Numpy.
- Proporciona comandos y clases de alto nivel para manipular y visualizar datos.
- Se utiliza sobre todo en aplicaciones científicas.
- Trabaja conjuntamente con numpy y matplotlib

Módulos scipy

```
import scipy
help(scipy)
```

```
cluster          --- Vector Quantization / Kmeans
fftpack          --- Discrete Fourier Transform algorithms
integrate        --- Integration routines
interpolate      --- Interpolation Tools
io               --- Data input and output
lib              --- Python wrappers to external libraries
lib.lapack       --- Wrappers to LAPACK library
linalg           --- Linear algebra routines
misc             --- Various utilities that don't have
                  another home.

ndimage          --- n-dimensional image package
odr              --- Orthogonal Distance Regression
optimize         --- Optimization Tools
signal           --- Signal Processing Tools
sparse           --- Sparse Matrices
sparse.linalg    --- Sparse Linear Algebra
sparse.linalg.dsolve --- Linear Solvers
sparse.linalg.dsolve.umfpack --- :Interface to the UMFPACK library:
                                Conjugate Gradient Method (LOBPCG)
sparse.linalg.eigen.lobpcg --- Locally Optimal Block Preconditioned
                                Conjugate Gradient Method (LOBPCG) [*]

special          --- Airy Functions [*]
lib.blas         --- Wrappers to BLAS library [*]
sparse.linalg.eigen --- Sparse Eigenvalue Solvers [*]
stats            --- Statistical Functions [*]
lib              --- Python wrappers to external libraries
                  [*]
```

Estadísticos

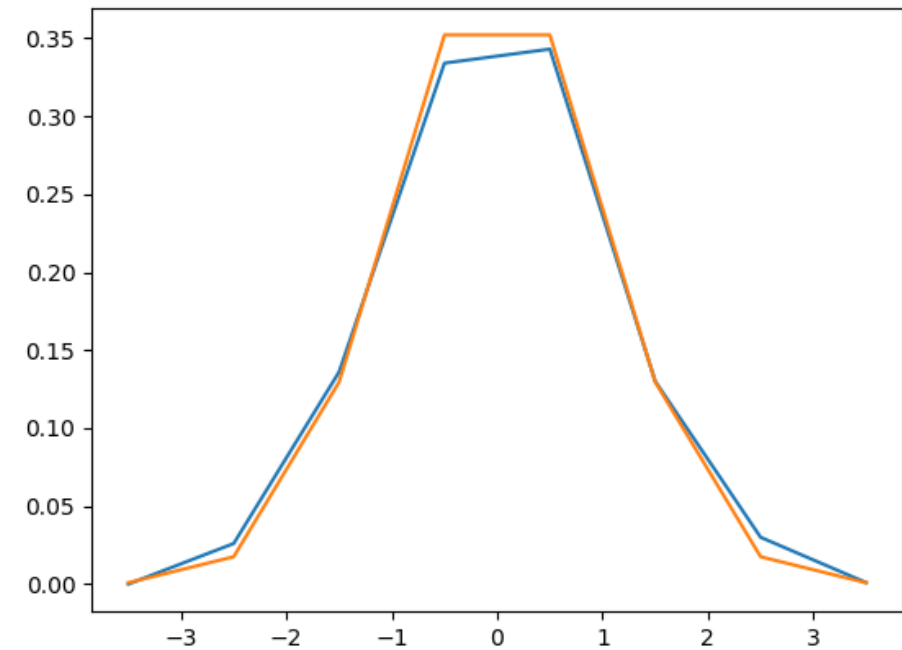
- El módulo es: **scipy.stats**
- Este módulo contiene herramientas estadísticas y descripciones probabilísticas de procesos aleatorios.
- Nos apoyaremos en el módulo de **numpy.random** que disponemos de generadores de números aleatorios.

Distribuciones: histograma y función de densidad de probabilidad

- **scipy.stats.norm** es un objeto de distribución.
 - Cada distribución en `scipy.stats` se representa **como un objeto**.
- Podemos generar valores aleatorios de una distribución normal a partir del modulo **numpy.random.normal**.
- Generar histogramas con **numpy.histogram**.

Ejemplo

- `import numpy as np`
- `from scipy import stats`
- `import matplotlib.pyplot as plt`
- **`ejemplos = np.random.normal(size=1000)`**
- `bins = np.arange(-4, 5)`
- `histograma = np.histogram(ejemplos, bins=bins, density=True)[0]`
- `bins = 0.5 * (bins[1:] + bins[:-1])` # **Generar las divisiones**
- **`pdf = stats.norm.pdf(bins)`** # pdf → **function density probability**
- `plt.plot(bins, histograma)`
- `plt.plot(bins, pdf)`
- `plt.show()`



Media, mediana y percentiles

- También podemos calcular la **media** y **mediana** a partir de **numpy**:
- `import numpy as np`
- `from scipy import stats`

- `ejemplos = np.random.normal(size=1000)`
- `media = np.mean(ejemplos)`
- `mediana = np.median(ejemplos)`

- `print("Media:", media)`
- `print("Mediana:", mediana)`

- `# La mediana es también el percentil de 50`
- `mediana2 = stats.scoreatpercentile(ejemplos, 50)`
- `print("Mediana:", mediana2)`

Comparar distribuciones normales

`stats.ttest_ind()`

- **Una prueba estadística es un indicador de decisión:**
 - Por ejemplo, si tenemos dos conjuntos de observaciones, que suponemos que se generan a partir de procesos gaussianos. Podemos usar una prueba T para decidir si las medias de dos conjuntos de observaciones son significativamente diferentes:
- La función **`stats.ttest_ind(a, b)`** devuelve una tupla con:
 - **El valor estadístico T:** es un número cuyo signo es proporcional a la diferencia entre los dos procesos aleatorios y la magnitud están relacionados con la importancia de esta diferencia.
 - **El valor p:** la probabilidad de que ambos procesos sean idénticos. Si está cerca de 1, los dos procesos son casi ciertamente idénticos
 - Cuanto más cerca esté de cero, más probable es que los procesos sean diferentes.

Algebra lineal

- Scipy para el álgebra dispone del módulo: **scipy.linalg**
- Dentro del módulo de álgebra permite realizar operaciones con matrices como son:
 - Se suele trabajar con tipos de la librería **Numpy** (tipo array)
 - Podemos trabajar con **np.array** de más de una dimensión
 - Y también con **np.mat** (tipo de matriz más apropiado soporta el operador * y métodos como T e I para trasponer e invertir).
 - Dentro de numpy también hay un módulo destinado al cálculo algebraico: **numpy.linalg** pero el de scipy contiene todo las funciones presentes en numpy y algunas mas.

Funciones scipy.linalg

- Calcular el determinante: **det**
- Matriz inversa: **inv**
- Resolución de ecuaciones lineales: **solve**
- Calcular la norma de una matriz y un vector: **norm**

Algebra lineal: Determinante

Dispone de la función det recibe por parámetro una matriz cuadrada:

```
import numpy as np  
from scipy import linalg
```

Creamos una matriz:

```
arr = np.array([[1,2],[3,4]])  
determinante = linalg.det(arr)  
print(arr)  
print("Determinante:", determinante)
```

Si la matriz no es cuadrada lanzará una excepción.

Algebra lineal: Inversa

```
from scipy import linalg
import numpy as np

arr = np.array([[1,2],[3,4]])
iarr = linalg.inv(arr)

print("Matriz:")
print(arr)
print("Inversa:")
print(iarr)
```

```
# Utilizamos el tipo: np.matriz
mat = np.mat('[1 2;3 4]')
print(mat)
inversa = linalg.inv(mat)
print(inversa)

inv = mat.I
print("Inversa con numpy:")
print(inv)
```

Resolución de ecuaciones lineales: solve

- Partimos de un sistema de ecuaciones:

$$3x + 4y = 5$$

$$2x - y = 7$$

```
import numpy as np
from scipy import linalg
a = np.array([[3,4],[2,-1]])
b = np.array([5,7])
x = linalg.solve(a,b)
print("Resultado: ")
print(x)
```

Calcular la norma de un vector o matriz

```
import numpy as np
from scipy import linalg

a = np.array([[1,2],[3,4]])
norma = linalg.norm(a)
print(a)
print("norma:", norma)
```

Procesado de la señal

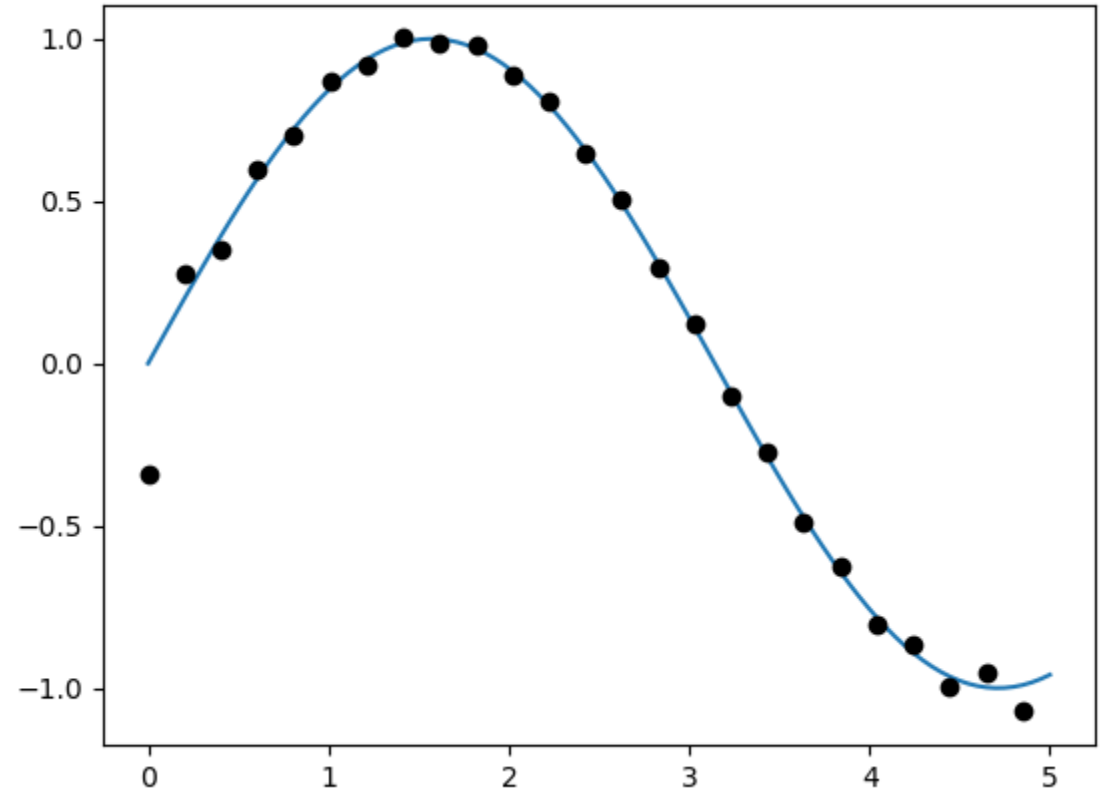
- Para esto se dispone del módulo: **scipy.signal**
- Este módulo proporciona funciones de filtrado, remuestreo y tendencia de la señales.
- Se considera que en una señal en Scipy es una matriz de número reales o complejos.

Remuestreo y tendencia de una señal

- Dentro del módulo **scipy.signal** disponemos de la función:
 - **scipy.signal.resample(x, num)**
 - Por debajo utiliza la transformada rápida de Fourier (*FFT*)
 - Se asume que la señal *x* es periódica
 - El parámetro *num* es el número de ejemplos de la señal remuestreada.
 - **scipy.signal.detrend(x)**
 - Eliminar la tendencia lineal de una señal.
 - Se pasa por parámetro *x* .

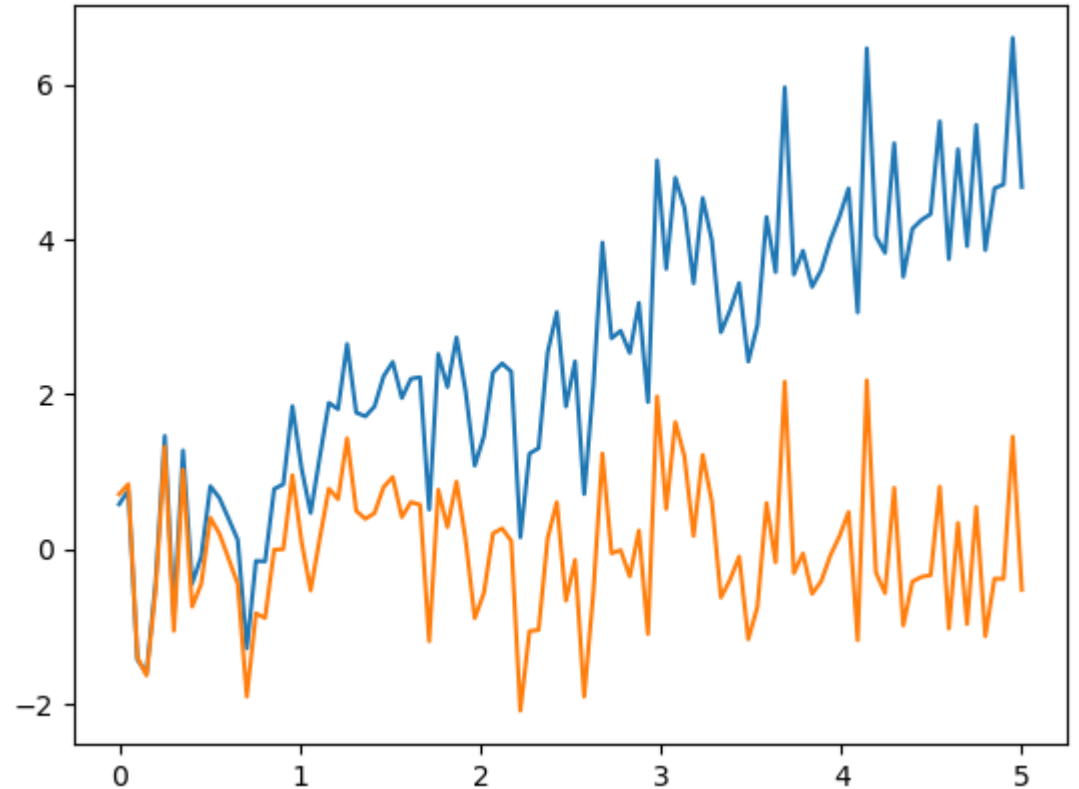
Ejemplo: remuestreo

```
t = np.linspace(0, 5, 100)
x = np.sin(t)
x_resample = signal.resample(x, 25)
plt.plot(t, x)
# Toma de 4 en 4 porque partimos de 100,  $100/4 = 25$ 
plt.plot(t[::4], x_resample, 'ko')
# k --> black | o --> circulo relleno
plt.show()
```



Ejemplo: tendencia

- `t = np.linspace(0,5,100)`
- `x = t + np.random.normal(size=100)`
- `x_detrended = signal.detrend(x)`
- `plt.plot(t, x)`
- `plt.plot(t, x_detrended)`
- `plt.show()`



Mas funciones para el filtrado de señales

- Calcular la transformada de Fourier
- `from scipy import fftpack`
- **Funciones:**
 - `fftpack.fft(signal)`
 - Calcular la transformada de Fourier de la señal original
 - Devuelve la transformada de Fourier de una señal.
 - `fftpack.fftfreq(signal.size, d=time_step)`
 - Calcular las frecuencias discretas de la transformada de Fourier.
 - El tamaño de la señal y el espaciado.
 - `fftpack.ifft(signal_fft)`
 - Obtener la inversa de la transformada de Fourier
 - Se utiliza para obtener una señal filtrada a partir de las frecuencias más altas de la transformada de Fourier.

Mas funciones para el filtrado de señales

- `scipy.signal.kaiserord(ripple, width):`
 - <https://docs.scipy.org/doc/scipy/reference/generated/scipy.signal.kaiserord.html>
 - Determina los parámetros del filtro para el método de la ventana de Kaiser
 - Los parámetros devueltos por esta función generalmente se usan para crear un filtro de respuesta de impulso finito (FIR) usando el método de ventana **firwin**.
- **Parámetros:**
 - **ripple: float.** Límite superior para la desviación (en dB) de la magnitud de la respuesta de frecuencia del filtro con respecto a la del filtro deseado (sin incluir las frecuencias en ningún intervalo de transición). Es decir, si w es la frecuencia expresada como una fracción de la frecuencia de Nyquist, $A(w)$ es la respuesta de frecuencia real del filtro y $D(w)$ es la respuesta de frecuencia deseada, el requisito de diseño es que:
 - $\text{abs}(A(w) - D(w)) < 10^{(-\text{ripple}/20)}$
 - **width: float.** El ancho. Normalizado de modo que 1 corresponde a π radianes / muestra. La frecuencia se expresa como una fracción de la frecuencia de Nyquist

Mas funciones para el filtrado de señales

- `scipy.signal.firwin`:
 - <https://docs.scipy.org/doc/scipy/reference/generated/scipy.signal.firwin.html>
 - La función diseña un filtro FIR utilizando un método de ventana:
 - Calcula los coeficientes de un filtro de respuesta de impulso finito.
- **Parámetros:**
 - `numtaps`: número de coeficientes.
 - `Cutoff`: Frecuencia de corte del filtro
 - `window`: la ventana por defecto es `hamming`.
- Con la función `scipy.signal.get_window` podemos obtener una lista con todos los tipos de ventana que hay:
 - https://docs.scipy.org/doc/scipy/reference/generated/scipy.signal.get_window.html#scipy.signal.get_window

Mas funciones para el filtrado de señales

- `scipy.signal.lfilter(b,a,x)`:
 - <https://docs.scipy.org/doc/scipy/reference/generated/scipy.signal.lfilter.html>
 - Filtra datos en una dimensión con un filtro IIR o FIR.
 - Filtra una secuencia de datos x, utilizando filtro digital.
- **Parámetros:**
 - `b = array_like` (un array de numpy, por ejemplo)
 - El vector coeficiente del numerador en una secuencia 1-D
 - `a = array_like`
 - El vector coeficiente del denominador en una secuencia 1-D
 - `X = array_like`
 - Un array N-dimensional
- Filtro IIR: Respuesta infinita al impulso
- Filtro FIR: Respuesta finita al impulso

Mas funciones para el filtrado de señales

- `scipy.signal.freqz`:
 - <https://docs.scipy.org/doc/scipy/reference/generated/scipy.signal.freqz.html>
 - Computa la frecuencia de respuesta de un filtro digital.
- **Parámetros:**
 - `b`: Coeficientes obtenidos del filtro.
 - `a`: 1. Denominador de un filtro lineal
 - `wordN` = 512

Lectura / Escritura

- Para este cometido disponemos en **scipy** del módulo **scipy.io**
- Permite lectura / escritura de archivos de Matlab
- De imágenes, datos binarios, de texto
- Nos apoyaremos en funciones de numpy

Lectura / Escritura

- Aporta las funciones **savemat** y **loadmat** para ficheros **MATLAB**

- Ejemplo de uso:

```
import scipy.io as sio
import numpy as np
```

```
a = np.ones((3,3))
print(a)
```

```
sio.savemat('file.mat', {'a':a})
print('Fichero grabado ...')
```

```
a2 = sio.loadmat('file.mat')
print('Contenido del fichero:')
print(a2['a'])
```

Lectura / Escritura

- Otras posibilidades para leer ficheros:
 - Dentro de la librería numpy tenemos para **texto**:
 - `numpy.loadtxt()` / `numpy.savetxt()`
 - Para ficheros **CSV** y **texto**:
 - `numpy.genfromtxt()`
 - `numpy.recfromcsv()`
 - Para formatos **binarios**:
 - `numpy.save()`
 - `numpy.load()`

Lectura / Escritura de imágenes

```
>>> from scipy import misc
```

```
>>> misc.imread('fname.png')
```

```
array(...)
```

```
>>> # Matplotlib also has a similar function
```

```
>>> import matplotlib.pyplot as plt
```

```
>>> plt.imread('fname.png')
```

```
array(...)
```

Enlaces

- Doc

- <https://www.scipy.org/>

- Scipy Cookbook

- <https://scipy-cookbook.readthedocs.io/>

- Ejemplos filtrado de señales:

- <https://www.programcreek.com/python/example/100533/scipy.signal.medfilt>