

# Introducción a la Computación Científica con Python

## Clase 5: SciPy

**Diego Passarella**

**Víctor Viana**

# Contenido

- Apenas una mirada por SciPy
- Interpolación y ajuste de funciones
- Derivadas
- Integrales

# El ecosistema SciPy



Vamos a utilizar como principal fuente de información, la página del proyecto:

<https://www.scipy.org/about.html>

Se emplea el término "ecosistema" porque refiere a una colección de distintos softwares empleados en la computación científica en Python.

El núcleo de ese ecosistema está compuesto por: Python, Numpy, SciPy, Matplotlib. Sobre ellos se pueden agregar: pandas, scikit-learn, ..., ∞

# El ecosistema SciPy



Una muy breve mirada a la librería SciPy puede comenzar por:

<https://docs.scipy.org/doc/scipy/reference/tutorial/index.html>

SciPy está organizado por "subpaquetes", los cuales cubren áreas específicas de la computación científica.

Cada subpaquete debe ser importado de forma separada.



# El ecosistema SciPy



## Organización de SciPy

#Subpackage	Description
#cluster	Clustering algorithms
#constants	Physical and mathematical constants
#fftpack	Fast Fourier Transform routines
#integrate	Integration and ordinary differential equation solvers
#interpolate	Interpolation and smoothing splines
#io	Input and Output
#linalg	Linear algebra
#ndimage	N-dimensional image processing
#odr	Orthogonal distance regression
#optimize	Optimization and root-finding routines
#signal	Signal processing
#sparse	Sparse matrices and associated routines
#spatial	Spatial data structures and algorithms
#special	Special functions
#stats	Statistical distributions and functions

```
from scipy import linalg, optimize
```



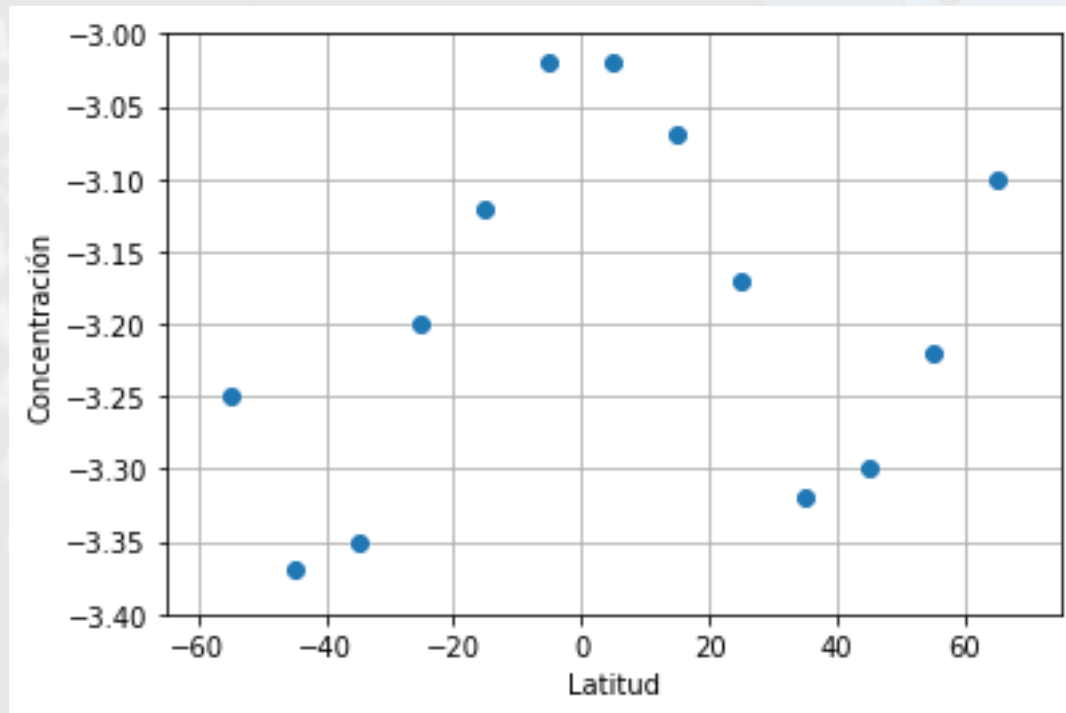
# Ajuste de funciones

El caso de disponer de datos experimentales y no conocer la función que los describe.

Si tengo "n" pares de puntos  $(x_i, y_i)$ , puedo construir un único polinomio que pase por todos y cada uno de esos puntos.

Ese polinomio será de orden  $n-1$ .

# Ajuste de funciones



un ejemplo de datos experimentales extraído del Cap. 3 de "Scientific Computing with Matlab and Octave". A. Quarteroni, F. Saleri.

# Ajuste de funciones

```
p = np.polyfit(x,y,n)
```

Me devuelve un array con los  $n+1$  coeficientes del polinomio de ajuste, ordenados de forma

$$p[0]*x**n + p[1]*x**(n-1) + \dots + p[n]*x + p[n+1]$$

Se debe cumplir que  $x$  e  $y$  posean por lo menos  $n+1$  elementos.

Si poseen más elementos, el ajuste que realiza es por mínimos cuadrados.



# Ajuste de funciones

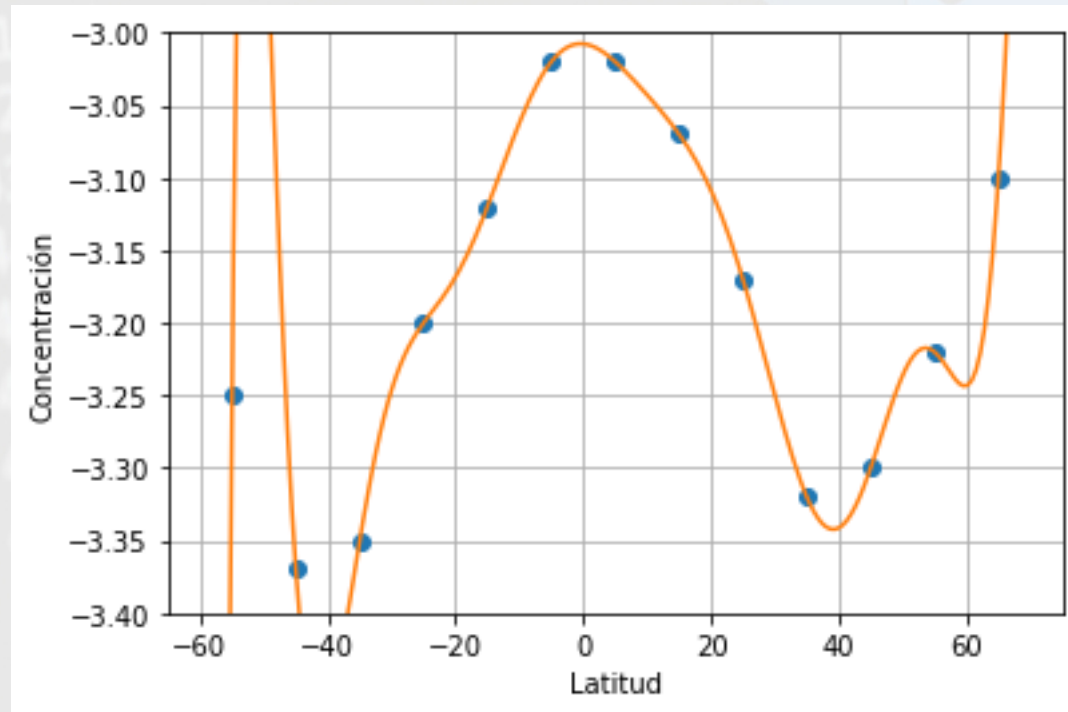
Dado un array  $p$ , se puede evaluar el polinomio en distintos puntos del dominio

```
p = np.polyfit(x,y,n)
```

```
y2 = np.polyval(p,x2)
```

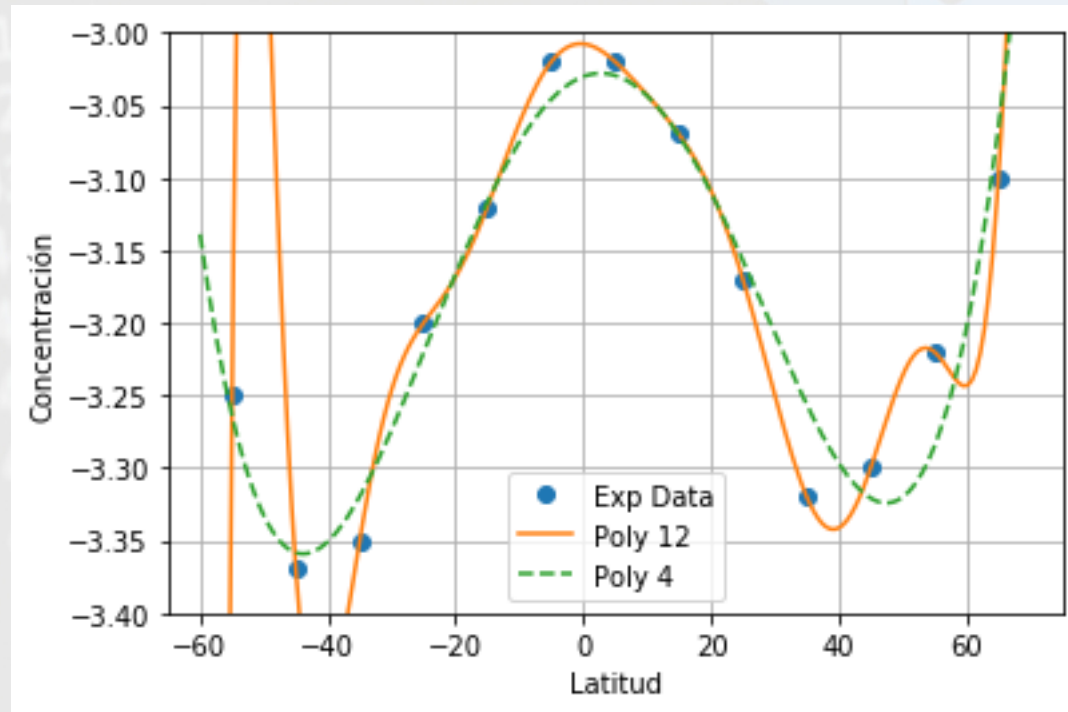
Algunos resultados:

# Ajuste de funciones



Polinomio de orden 12 que pasa exactamente por cada uno de los datos experimentales...

# Ajuste de funciones



Polinomio de orden 4 que ajusta por mínimos cuadrados los datos experimentales

# Ajuste de funciones

Si no se conoce la funcionalidad a priori de los resultados experimentales, emplear polinomios (y más aún de alto orden) no es conveniente.

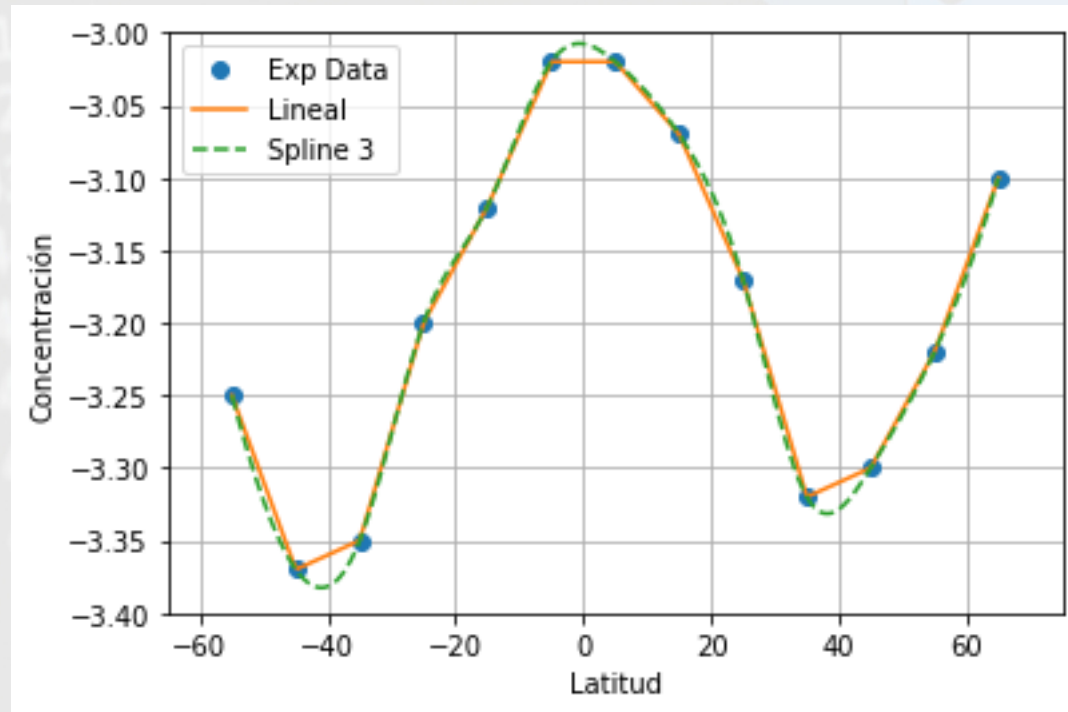
## Splines:

```
from scipy.interpolate import interp1d  
y_lin = interp1d(x_exp, y_exp)  
y_sp3 = interp1d(x_exp, y_exp, kind = 'cubic')
```

Notar que  $y\_lin$  y  $y\_sp3$  son funciones que pueden ser llamadas por un dado argumento

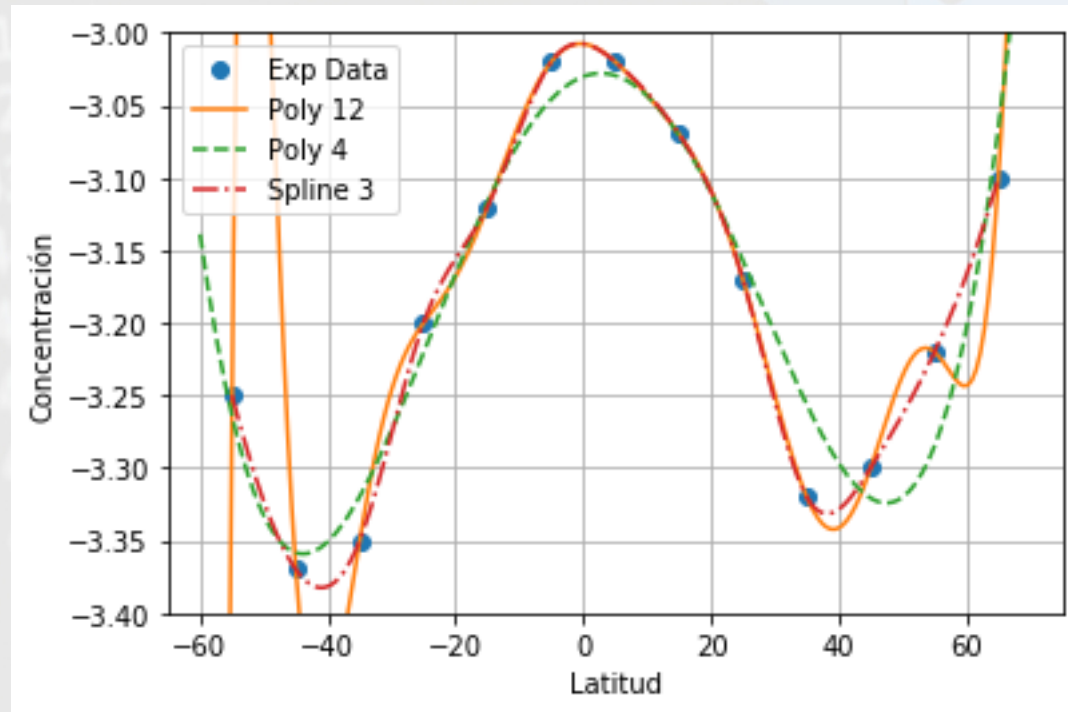


# Ajuste de funciones



Splines lineales y cúbicos de los datos experimentales.

# Ajuste de funciones



Comparación entre splines y polinomios.

# Ajuste de funciones

El ajuste lineal es uno de los más utilizados en el análisis de datos. El método polyfit no arroja información sobre el coeficiente  $R^2$  de ajuste.

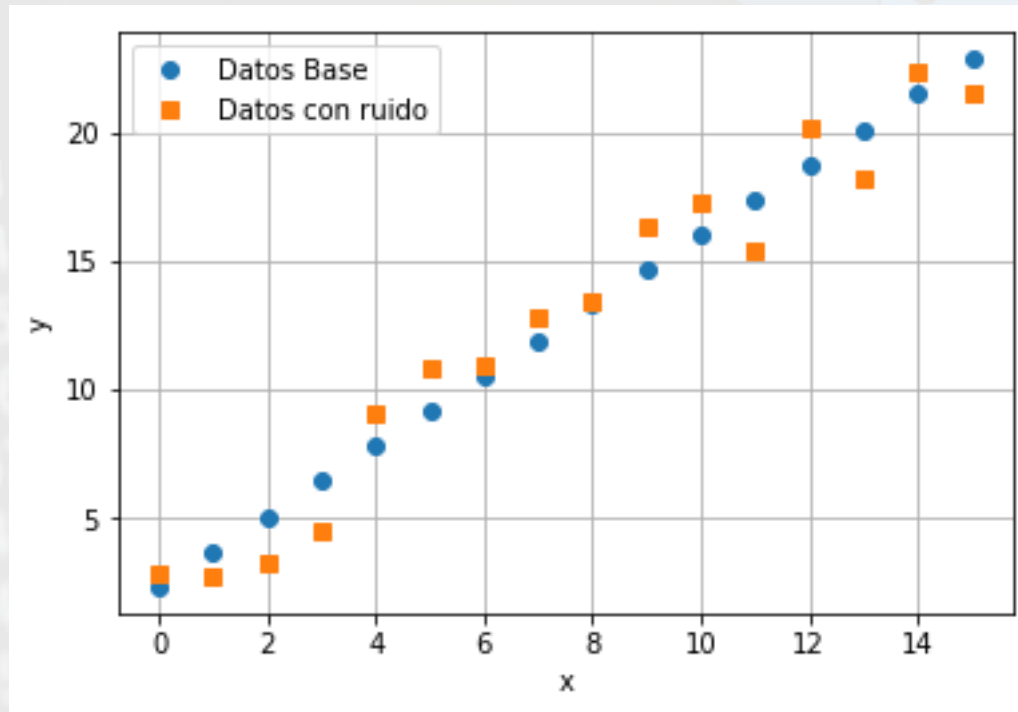
Para ello se debe instalar la librería scikit-learn (si uno no quiere programarse una función que calule  $R^2$ )

```
from sklearn.metrics import r2_score
```

```
r2 = r2_score(y2, y2_Fit)
```

Donde se compara el  $y_2$  (medido) vs. el  $y_2\_fit$  (entregado por el ajuste)

# Ajuste de funciones



Ver el ejemplo en el script



# Ajuste de funciones

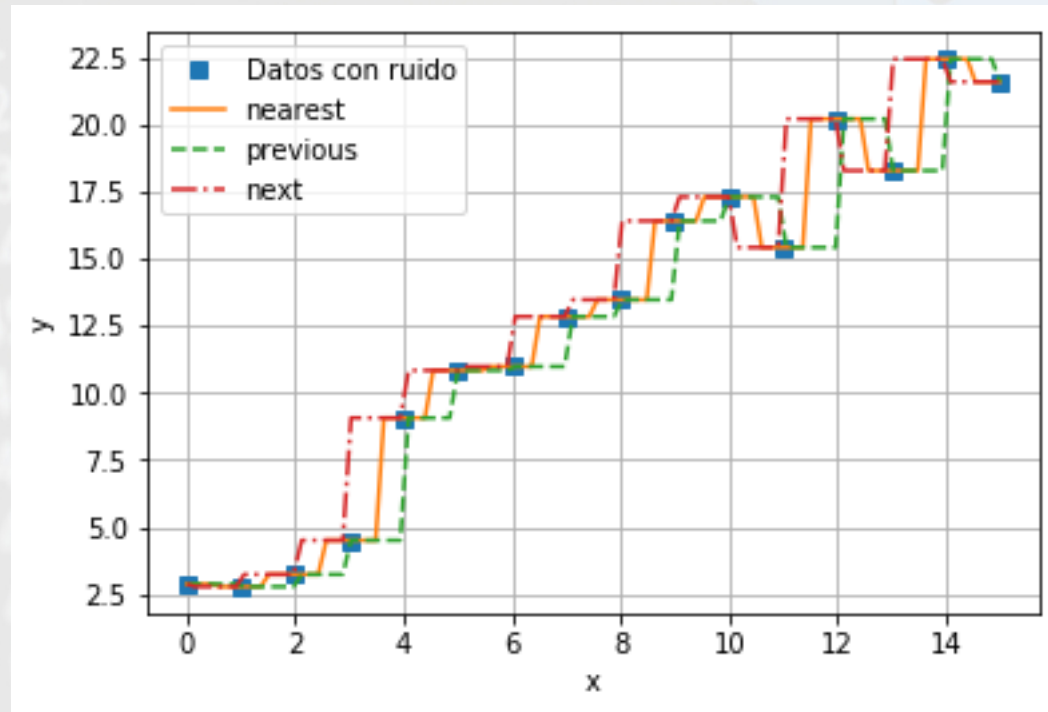
Algunas funcionalidades más de interp1d

```
f1 = interp1d(x, y2, kind='nearest')
```

```
f2 = interp1d(x, y2, kind='previous')
```

```
f3 = interp1d(x, y2, kind='next')
```

# Ajuste de funciones



Continuamos desde  
Spyder...

# Derivadas

Se pueden tomar dos caminos:

- Si se conoce la función  $f(x)$ , se puede importar la función `derivative`, que realiza una derivada centrada de  $f$ , alrededor de un punto  $x_0$ .
- Si solamente se dispone de un conjunto de puntos  $(x,y)$ , se puede plantear un esquema de derivadas centradas, basado en:

$$y'[i] = \frac{y[i+1] - y[i-1]}{x[i+1] - x[i-1]}$$

El cual es válido para los puntos interiores del vector  $x$ .

# Derivadas

```
from scipy.misc import derivative
```

```
dfun = derivative(fun,x0,dx=1e-6)
```

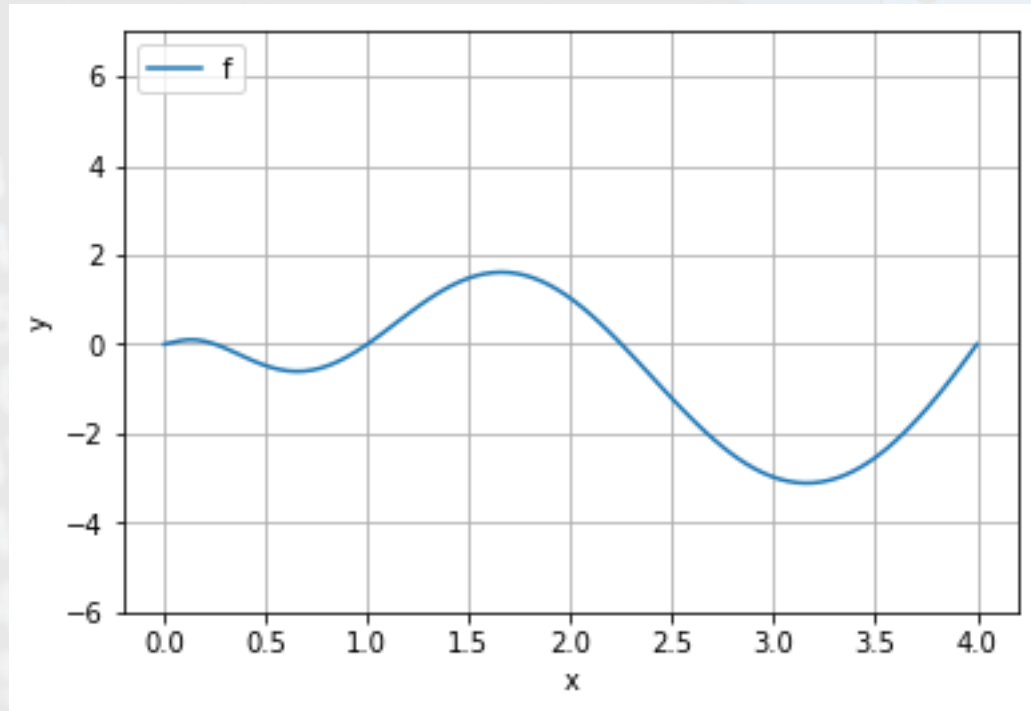
Se pasa la función `fun` (previamente definida), el punto `x0` donde se desea evaluar la derivada y el delta que se toma a cada lado de `x0` para aproximar a la derivada centrada.

Notar que `fun` toma como argumento a un escalar y la derivación es numérica (no simbólica).

Revisar la función de derivada centrada en el script



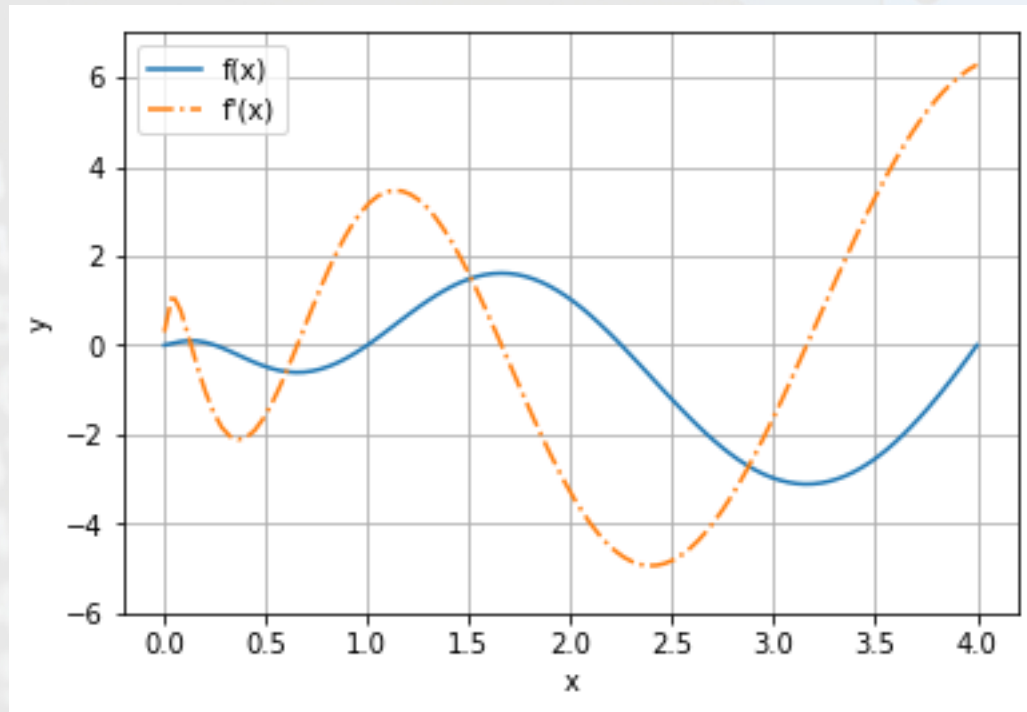
# Derivadas



Ejemplo:

$$f(x) = \text{sen}(2\pi\sqrt{x})x$$

# Derivadas

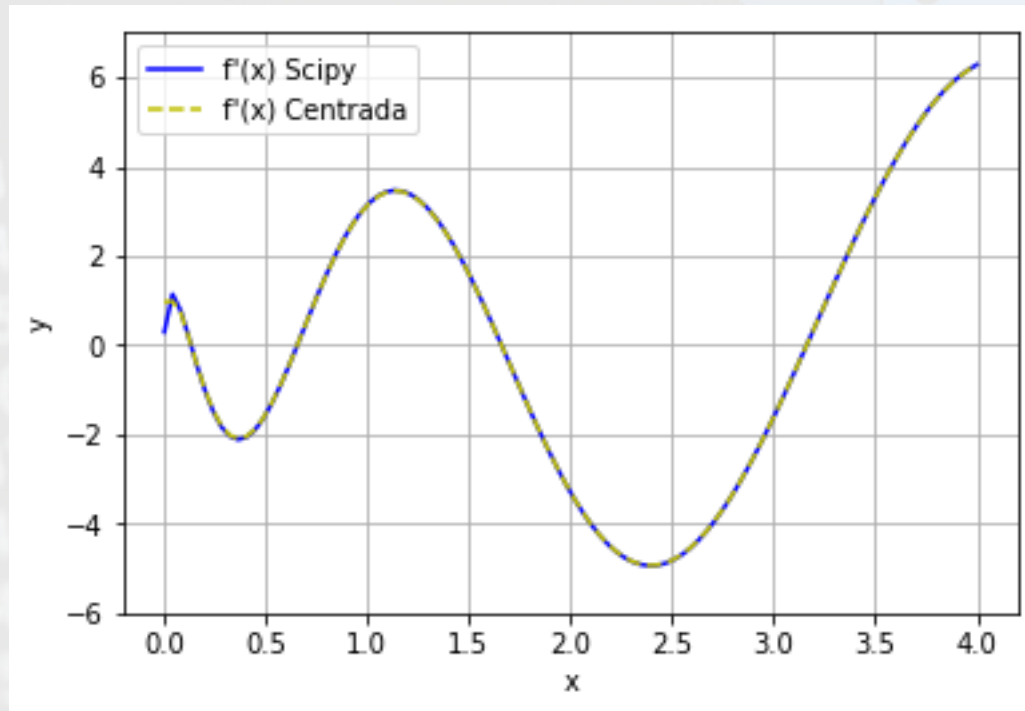


Ejemplo:

$$f(x) = \sin(2\pi\sqrt{x})x$$

$f'(x)$  calculada  
con la función  
"derivative"

# Derivadas



Ejemplo:

$$f(x) = \text{sen}(2\pi\sqrt{x})x$$

Comparación de derivadas obtenidas con "derivative" de SciPy y la función de derivada centrada del script.

# Integrales

De forma análoga al caso de derivación, se pueden seguir dos caminos:

- Métodos de integración conociendo la función objetivo y los límites de integración.
- Integral de un conjunto de datos que se dispone (función desconocida)



# Integrales

La función `quad` se utiliza de forma general para la integración de funciones de una variable, dado sus intervalos (leer el help de `integrate` para más opciones de integración).

Se le pasa la función `fun` ya definida y el límite inferior (`a`) y superior (`b`) de integración.

Devuelve el valor de la integral definida `IntQuad` y un estimador del error cometido `err`.

```
from scipy.integrate import quad
```

```
(IntQuad, err) = quad(fun, a, b)
```

# Integrales

La función `simps` realiza la integral por el método de Simpson dados un par de vectores `x` e `y`

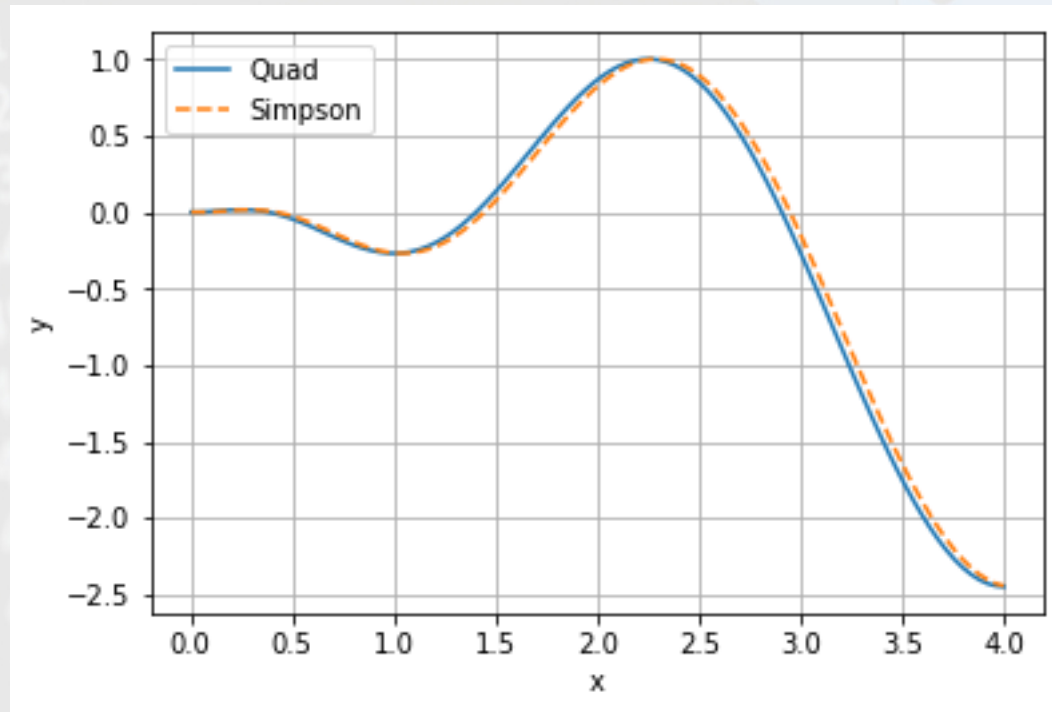
```
from scipy.integrate import simps
```

```
IntSimp = simps(x,y)
```

Dados  $(x_0, y_0)$ ,  $(x_1, y_1)$  y  $(x_2, y_2)$  (equiespaciados):

$$\int_{x_0}^{x_2} f(x) dx \simeq \frac{x_2 - x_0}{6} [y_0 + 4y_1 + y_2]$$

# Derivadas



Ejemplo:

$$f(x) = \text{sen}(2\pi\sqrt{x})x$$

Comparación de las integrales de  $f(x)$  usando el método Quad y Simpson.