

Módulo de adaptación

Master en Business Intelligence y Big Data

PROFESOR/A
Antonio Sarasa Cabezuelo

Matplotlib

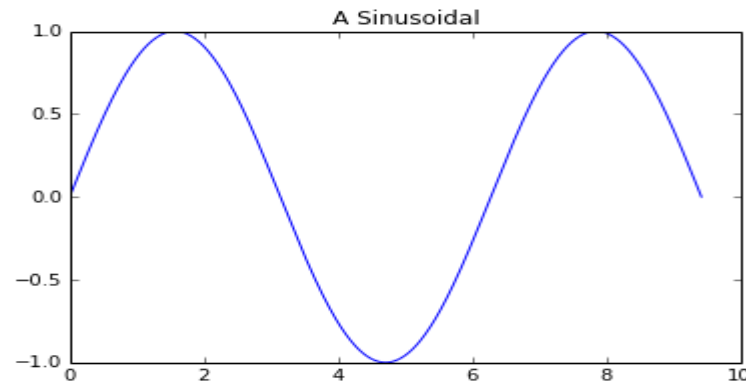
Matplotlib: Introducción

- Matplotlib es un módulo de Python que proporciona un conjunto de rutinas gráficas para dibujar.
- Por ejemplo:

```
In [1]: import numpy as np
import matplotlib
import matplotlib.pyplot as plt

%matplotlib inline

x = np.linspace(0, 3*np.pi, 500)
plt.plot(x, np.sin(x))
plt.title('A Sinusoidal')
plt.show()
```



Matplotlib : Introducción

- Observar:
 - Las líneas del "import" indican que se quieren usar las funciones definidas en numpy y matplotlib.
 - La línea `%matplotlib inline` es un comando especial de iPython que indica que el gráfico se debe incrustar en el documento en vez de mostrarlo en otra ventana.
 - La línea `x = np.linspace(0, 3np.pi, 500)` crea un numpy array de la misma forma que `range()` crea listas de números. Concretamente se crea un array de 500 números reales entre 0 y 3π .
 - Las tres líneas `plt` crean un gráfico en x, y, le añaden título y muestran el dibujo.

Matplotlib : Introducción

- En el siguiente ejemplo, se ilustra como usar colores

```
In [8]: #!/usr/bin/env python
"""
matplotlib ofrece 4 caminos para especificar colores

1) como una simple letra en forma de cadena.

2) como una cadena de estilo hexadecimal de html o un nombre de color html.

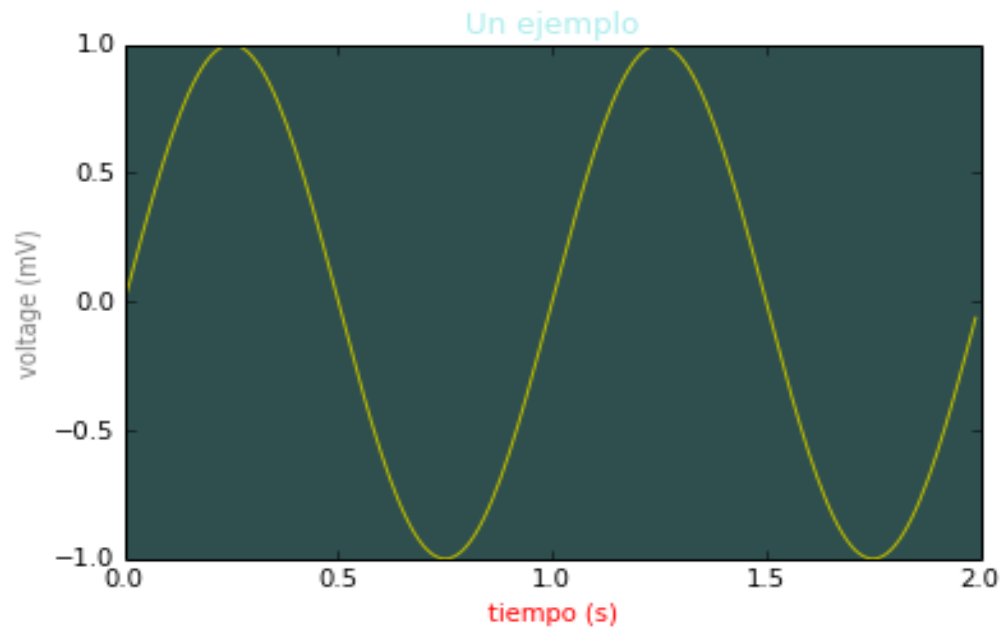
3) como una tupla R, G, B donde R,G,B están en el rango entre 0 y 1

4) como una cadena representando un número en coma flotante entre 0 y 1, correspondiente a las tonalidades de grises.

Ver help(colors) para más información
"""
from pylab import *

subplot(111, axisbg='darkslategray')
#subplot(111, axisbg='#ababab')
t = arange(0.0, 2.0, 0.01)
s = sin(2*pi*t)
plot(t, s, 'y')
xlabel('tiempo (s)', color='r')
ylabel('voltage (mV)', color='0.5') # color escala de grises
title('Un ejemplo', color='#afeeee')
show()
```

Matplotlib : Introducción



Matplotlib: Ajuste de curvas

- En el siguiente ejemplo se van a crear datos usando una función conocida, y a continuación se les va añadir ruido. Entonces se intentará recuperar la función original con las que se generaron los datos.
- En primer lugar importamos las librerías necesarias:

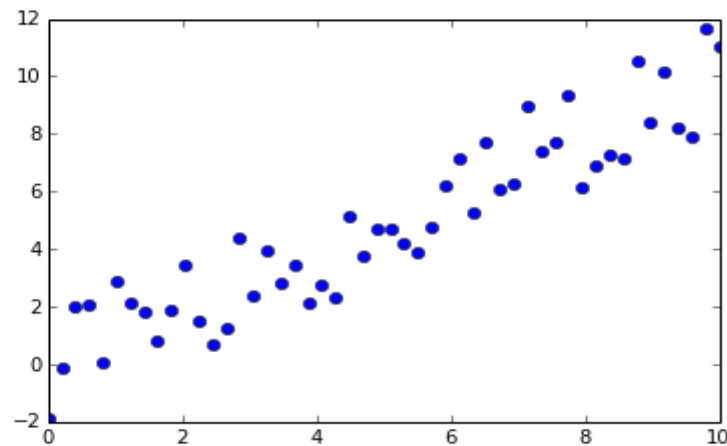
```
In [10]: #Código necesario para programar.  
%matplotlib inline  
import numpy as np  
import matplotlib.pyplot as plt  
import matplotlib.mlab as mlab  
from scipy import optimize, polyfit
```

Matplotlib : Ajuste de curvas

- Se crean datos de la función $y=mx+b$, que es una función lineal, y a continuación se le añade ruido.

```
In [11]: n = 50  
ruido_amp = 4.0  
x = np.linspace(0,10,n)  
ruido = ruido_amp * (np.random.random(n) - .5)  
y = x+ruido  
plt.plot(x,y, 'o')
```

```
Out[11]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0xa5fd320>]
```



Matplotlib : Ajuste de curvas

- Se va a intentar ajustar los datos usando la función `polyfit` del módulo `numpy`. Esta función fija a un polinomio los datos `x,y`. El polinomio de primer orden es un simple ajuste lineal. Los primeros dos argumentos de `polyfit` son los valores `x` e `y`, y el tercer argumento es el orden (en este caso es 1).

```
In [12]: m,b = polyfit(x,y,1)  
[m,b]
```

```
Out[12]: [0.99292448685937962, -0.13982083726584954]
```

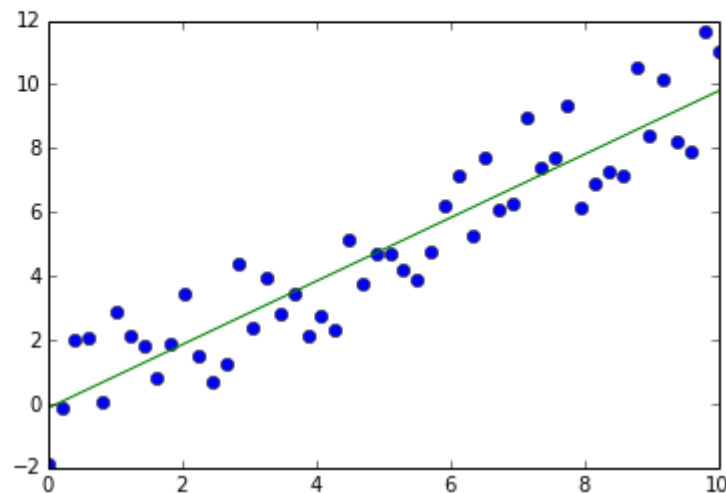
- Recordar que el parámetro `m` corresponde a la relación ($\Delta y / \Delta x$). El parámetro `b` es el desplazamiento. Para estos datos, nuestros datos proceden de la función, por lo que la pendiente deber ser 1 y el desplazamiento es 0.

Matplotlib : Ajuste de curvas

- Ahora, se añadirá una línea de ajuste a los datos. Para ello se usará el comando `plt.plot` con la opción `hold=True`.

```
In [13]: plt.plot(x,y,'o', hold=True)  
         t = np.array([0,10])  
         plt.plot(t,m*t+b)
```

```
Out[13]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x1301d978>]
```



Matplotlib : Ajuste de curvas

- Ahora vamos a definir nuestra propia función de ajuste y se usará la función `optimize.curve_fit`.

```
In [14]: def funcion_ajuste(t, m, b):  
         return m*t+b
```

```
In [15]: p, cov = optimize.curve_fit(funcion_ajuste, x, y)  
         p
```

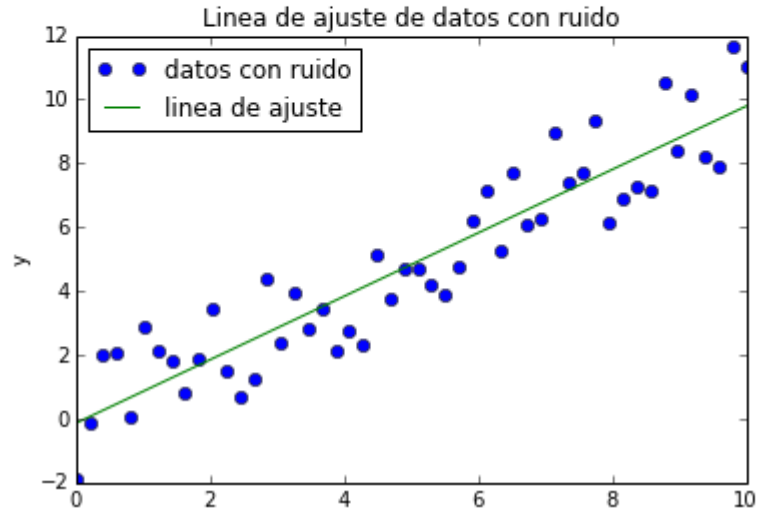
```
Out[15]: array([ 0.99292449, -0.13982084])
```

- Ahora se dibuja nuevamente el gráfico, pero con leyenda y etiquetas.

Matplotlib : Ajuste de curvas

```
In [17]: plt.plot(x,y,'o', hold=True)
t = np.array([0,10])
plt.plot(t,p[0]*t+p[1])
plt.xlabel('x')
plt.ylabel('y')
plt.title('Linea de ajuste de datos con ruido')
plt.legend(['datos con ruido','linea de ajuste'], loc=0)
```

Out[17]: <matplotlib.legend.Legend at 0x13484b38>



Matplotlib : Ajuste de curvas

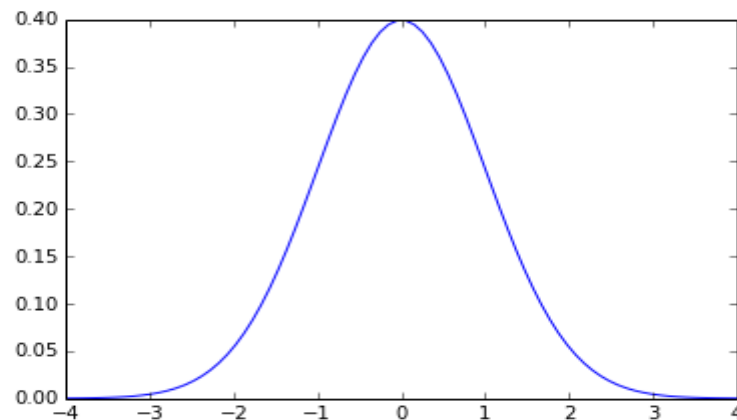
- Se puede consultar la documentación acerca de la función `optimize.curve_fit` mediante el comando `help(optimize.curve_fit)`

Matplotlib : Ajuste de curvas

- Ahora se ajustará a una función que no es lineal. Para ello se elige una distribución normal. En este sentido se utilizará la función `normpdf` de `matplotlib.mlab`. En primer lugar se generan los datos.

```
In [19]: media = 0.0  
var = 1.0  
sigma = np.sqrt(var)  
x = np.linspace(-4,4,80)  
plt.plot(x,mlab.normpdf(x,media,sigma))
```

```
Out[19]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x13509cf8>]
```

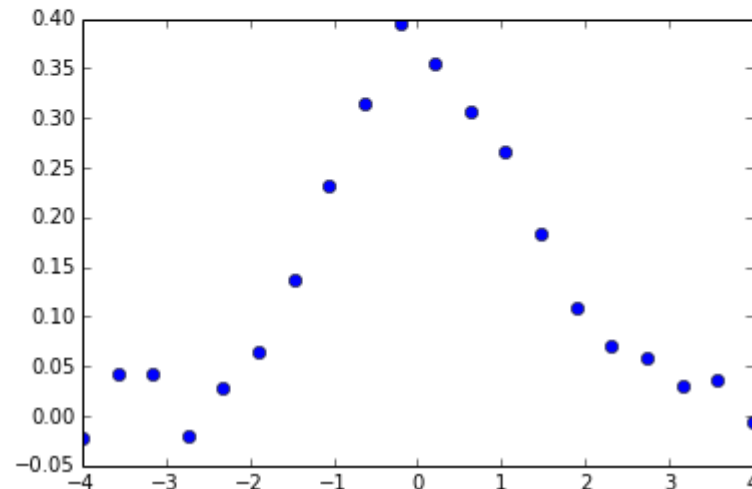


Matplotlib : Ajuste de curvas

- Se le añade ruido a los datos.

```
In [20]: n = 20  
x = np.linspace(-4,4,n)  
ruido_amp = .1  
ruido = ruido_amp * (np.random.random(n)-.5)  
y = mlab.normpdf(x,media,sigma)+ruido  
plt.plot(x,y,'o')
```

```
Out[20]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x13703048>]
```



Matplotlib : Ajuste de curvas

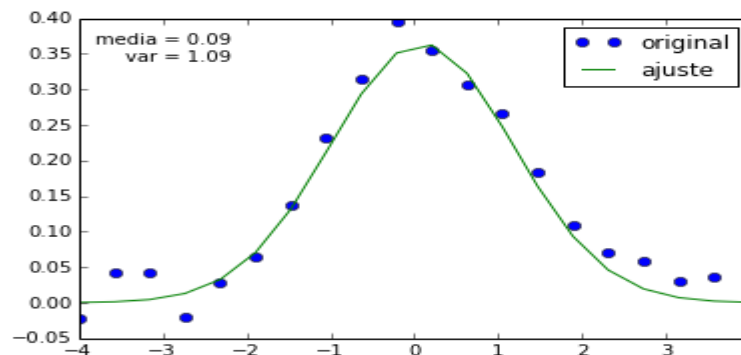
- Se ajustan los datos

```
In [21]: def ajuste_normal(t, media, var):  
         return mlab.normpdf(t,media,var)  
  
p, cov = optimize.curve_fit(ajuste_normal, x, y)  
p
```

```
Out[21]: array([ 0.08946055,  1.09442167])
```

```
In [24]: plt.plot(x,y,'o',hold=True)  
plt.plot(x,ajuste_normal(x,p[0],p[1]),'-')  
plt.legend(['original', 'ajuste'])  
plt.text(-2.2,.34, 'media = %.2f\nvar = %.2f' % (p[0],p[1]), ha='right')
```

```
Out[24]: <matplotlib.text.Text at 0x13c1e6d8>
```



Matplotlib : Histogramas

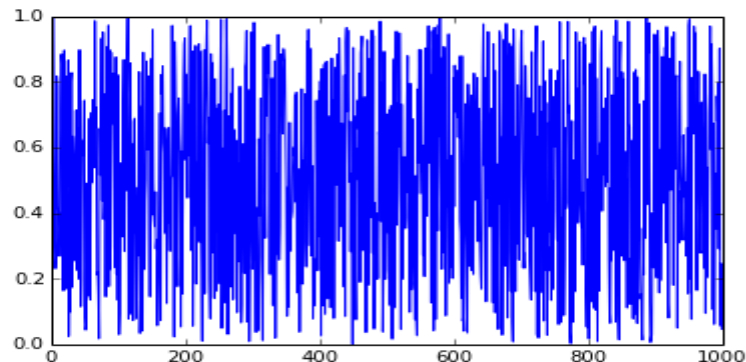
- En el siguiente ejemplo se va a ilustrar como dibujar histogramas. En primer lugar generamos un conjunto de datos aleatorios y los dibujamos

```
In [25]: #Código necesario  
%matplotlib inline  
import numpy as np  
import matplotlib.pyplot as p
```

```
In [29]: datos = np.random.rand(1000)
```

```
In [30]: p.plot(datos)
```

```
Out[30]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x143f8748>]
```

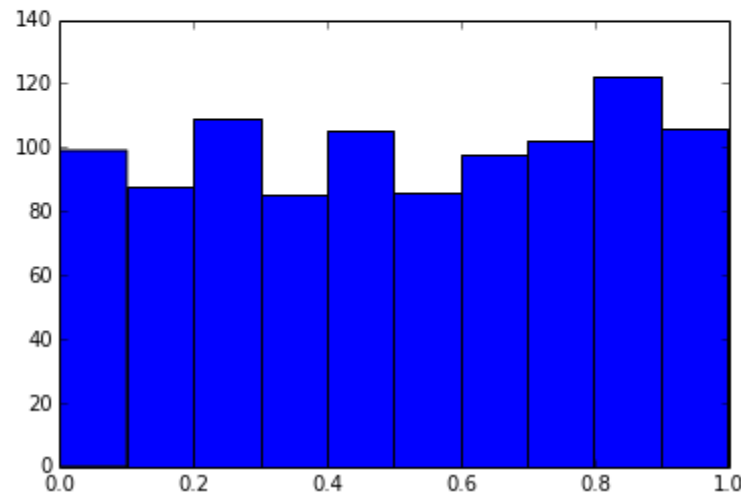


Matplotlib : Histogramas

- A continuación dibujamos el histograma usando hist()(help(hist))

```
In [31]: p.hist(datos)
```

```
Out[31]: (array([ 99.,  88., 109.,  85., 105.,  86.,  98., 102., 122., 106.]),  
          array([ 2.49677915e-04,  9.98717585e-02,  1.99493839e-01,  
                  2.99115920e-01,  3.98738000e-01,  4.98360081e-01,  
                  5.97982161e-01,  6.97604242e-01,  7.97226322e-01,  
                  8.96848403e-01,  9.96470484e-01]),  
          <a list of 10 Patch objects>)
```

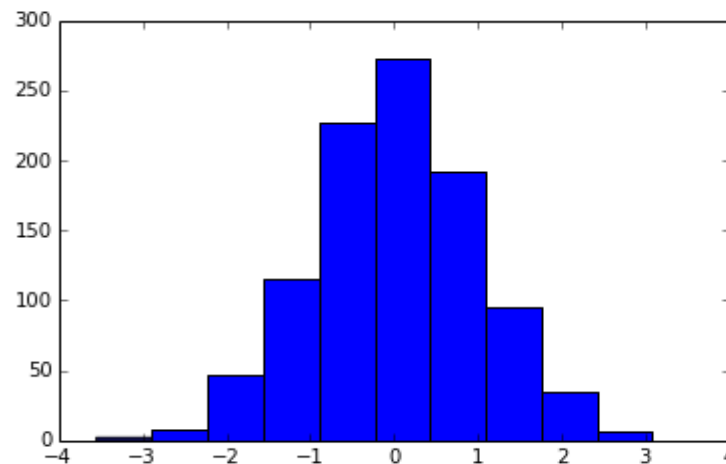


Matplotlib : Histogramas

- En el siguiente ejemplo se genera un conjunto de datos aleatorios de carácter normalizado, y lo dibujamos.

```
In [32]: datos= np.random.randn(1000)  
p.hist(datos)
```

```
Out[32]: (array([ 2.,  8., 47., 115., 227., 273., 192., 95., 35., 6.]),  
array([-3.55155571, -2.88765271, -2.2237497 , -1.55984669, -0.89594368,  
       -0.23204068,  0.43186233,  1.09576534,  1.75966835,  2.42357135,  
       3.08747436]),  
<a list of 10 Patch objects>)
```

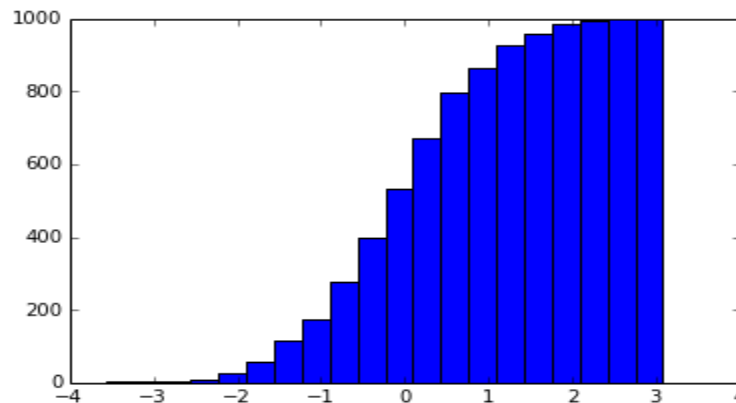


Matplotlib : Histogramas

- Usando los datos anteriores, se va a dibujar un histograma con el parámetro cumulative a cierto.

```
In [34]: p.hist(datos, 20, cumulative=True)
```

```
Out[34]: (array([ 1.,  2.,  5., 10., 27., 57., 116., 172.,
 275., 399., 533., 672., 798., 864., 926., 959.,
 983., 994., 998., 1000.]),
array([-3.55155571, -3.21960421, -2.88765271, -2.5557012 , -2.2237497 ,
-1.8917982 , -1.55984669, -1.22789519, -0.89594368, -0.56399218,
-0.23204068,  0.09991083,  0.43186233,  0.76381384,  1.09576534,
 1.42771684,  1.75966835,  2.09161985,  2.42357135,  2.75552286,
 3.08747436]),
<a list of 20 Patch objects>)
```

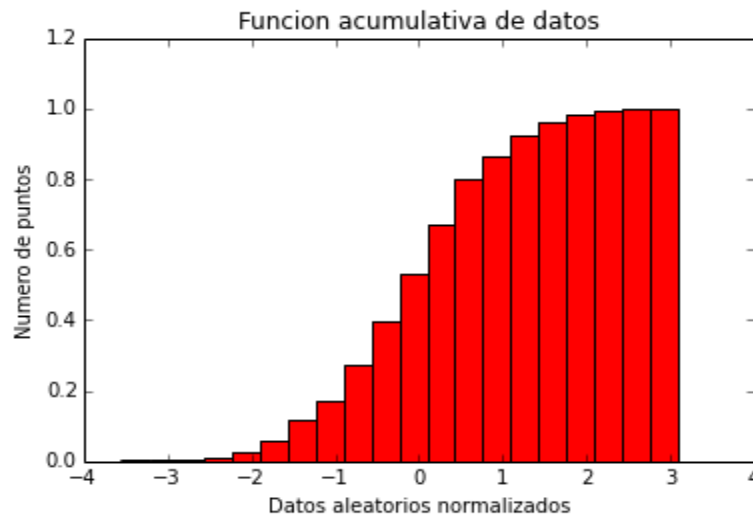


Matplotlib : Histogramas

- En el siguiente ejemplo se combinan las características anteriores.

```
In [39]: p.hist(datos, 20,normed=True,cumulative=True,color='r')  
p.xlabel('Datos aleatorios normalizados')  
p.ylabel('Numero de puntos')  
p.title('Funcion acumulativa de datos')
```

Out[39]: <matplotlib.text.Text at 0x15830160>



Matplotlib : Histogramas

- En el siguiente ejemplo se va a utilizar la función para dibujar un gráfico de barras(`help(p.bar)`)

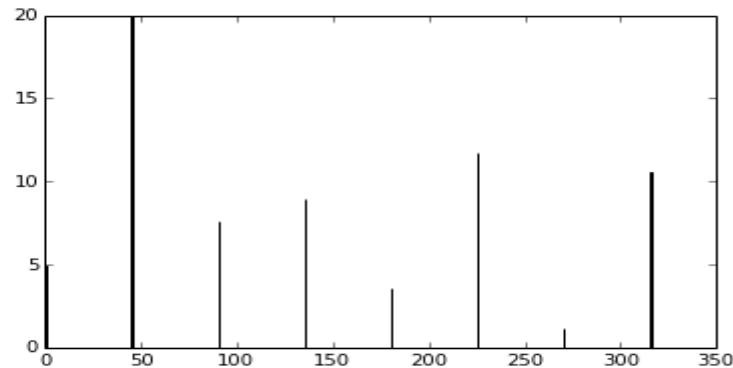
```
In [40]: x = np.arange(0, 360, 45)  
x
```

```
Out[40]: array([  0,  45,  90, 135, 180, 225, 270, 315])
```

```
In [42]: numero_picos= np.random.rand(8)*20
```

```
In [43]: p.bar(x,numero_picos)
```

```
Out[43]: <Container object of 8 artists>
```

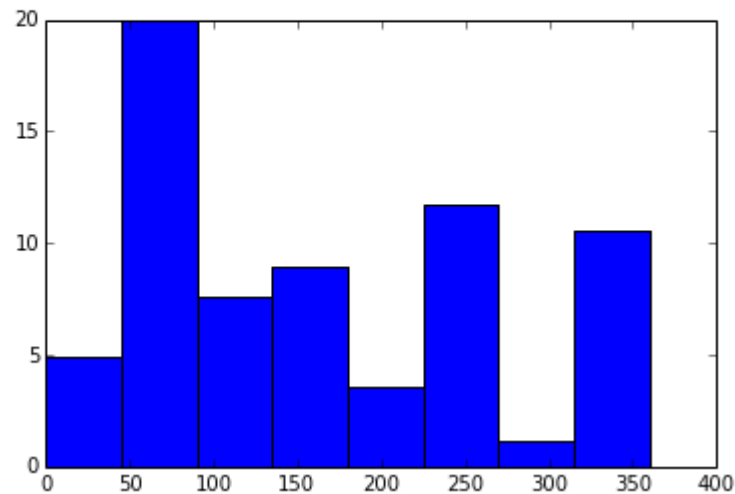


Matplotlib : Histogramas

- En los siguientes ejemplos se ilustran el uso de algunos parámetros de la función `bar()`

```
In [44]: p.bar(x,numero_picos,width=45)
```

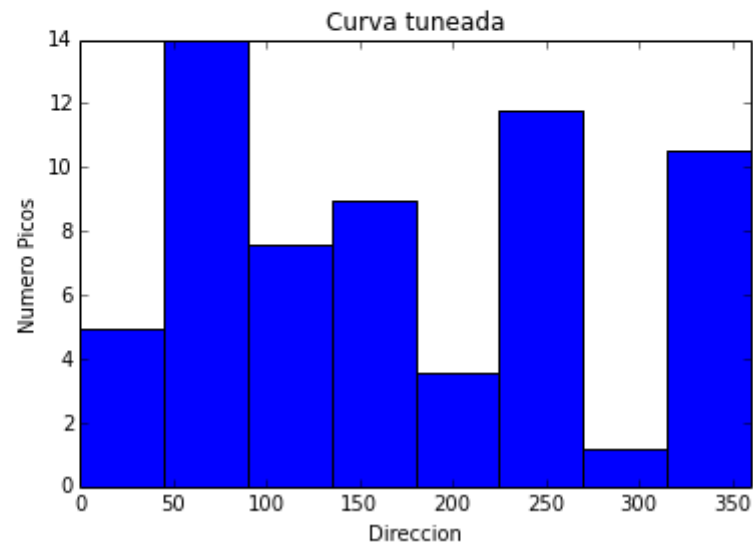
```
Out[44]: <Container object of 8 artists>
```



Matplotlib : Histogramas

```
In [45]: p.bar(x,numero_picos,width=45)  
p.xlabel('Direccion')  
p.ylabel('Numero Picos')  
p.title('Curva tuneada')  
p.axis([0, 360, 0, 14])
```

```
Out[45]: [0, 360, 0, 14]
```

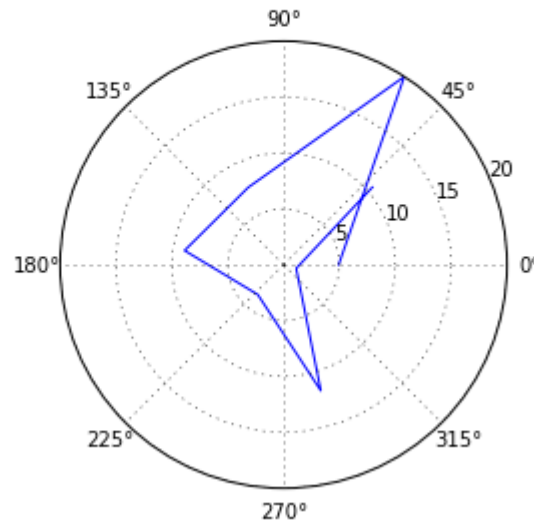


Matplotlib : Histogramas

- En los siguientes ejemplos se va a usar la función `polar(help(p.polar()))` para representar gráficos polares.

```
In [46]: p.polar(numero_picos)
```

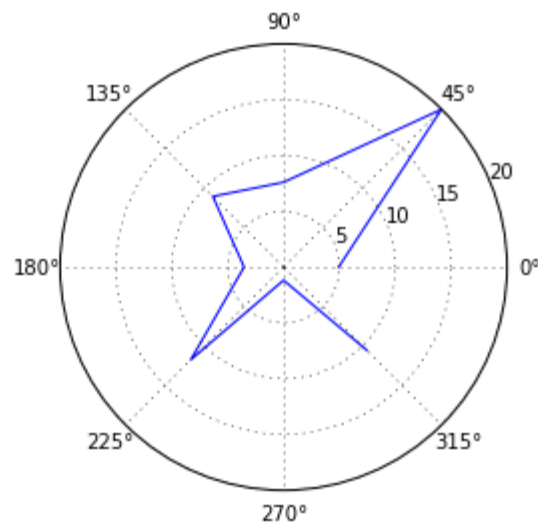
```
Out[46]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x15ff36a0>]
```



Matplotlib : Histogramas

```
In [48]: p.polar(x*np.pi/180,numero_picos)
```

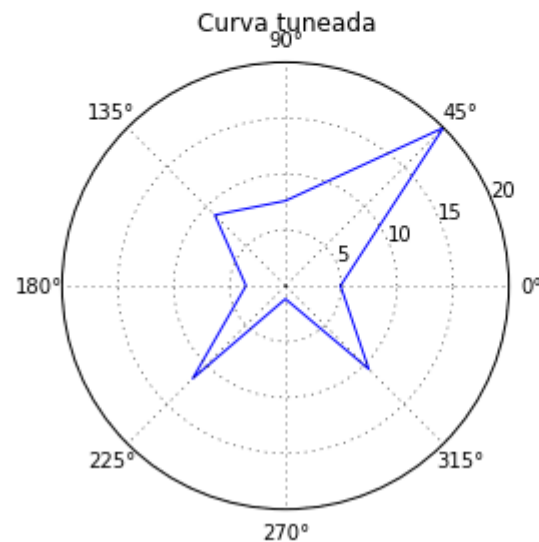
```
Out[48]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x15fd1160>]
```



Matplotlib : Histogramas

```
In [49]: numero_picos2 = np.append(numero_picos, numero_picos[0])  
r = np.arange(0, 361, 45)*np.pi/180  
p.polar(r, numero_picos2)  
p.title('Curva tuneada')
```

Out[49]: <matplotlib.text.Text at 0x15e0c160>



Matplotlib

- Para profundizar:

<http://matplotlib.org/>