Linéarisation

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn
from sklearn.linear_model import LinearRegression
from IPython.display import display, Markdown
def plotIt(x,y, title="sortie", xlab="X", ylab="Y"):
    fig, ax = plt.subplots()
    ax.plot(x, y)
    ax.set_xlabel(xlab)
    ax.set_ylabel(ylab)
    ax.set_title(title)
    ax.grid(True, which='both')
    seaborn.despine(ax=ax, offset=0)
def plotScat(x,y, title="sortie", xlab="X", ylab="Y"):
    fig, ax = plt.subplots()
    ax.scatter(x, y)
    ax.set_xlabel(xlab)
    ax.set_ylabel(ylab)
    ax.set_title(title)
    ax.grid(True, which='both')
    seaborn.despine(ax=ax, offset=0)
def plotIt2(x1,y1,x2,y2,title="sortie", xlab="X", ylab="Y", legends=""):
    fig, ax = plt.subplots()
    ax.plot(x1, y1, x2,y2)
    ax.set_xlabel(xlab)
    ax.set_ylabel(ylab)
```

```
ax.set_title(title)
ax.grid(True, which='both')
ax.legend(legends)

seaborn.despine(ax=ax, offset=0)

def plotIt2s(x1,y1,x2,y2,title="sortie", xlab="X", ylab="Y", legends=""):
    fig, ax = plt.subplots()
    ax.plot(x1, y1,'rx')
    ax.plot(x2, y2)
    ax.set_xlabel(xlab)
    ax.set_ylabel(ylab)
    ax.set_title(title)
    ax.grid(True, which='both')
    ax.legend(legends)

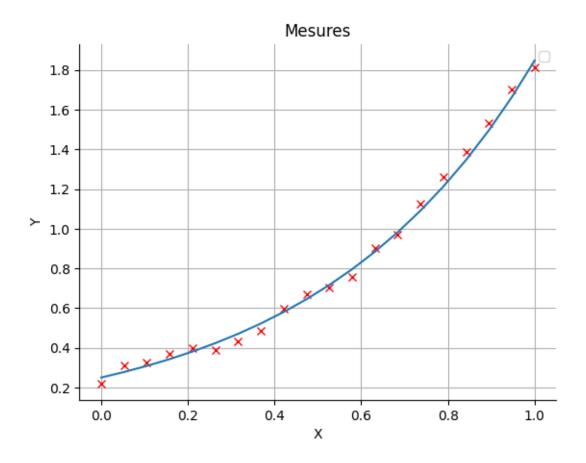
seaborn.despine(ax=ax, offset=0)
```

Pour caractériser un capteur, on fait un certain nombre de mesures puis on cherche une caractéristique.

```
def aSensor(G):
    G0=0.5
    return np.exp(G/G0)

Gs=np.linspace(0, 1, 20)
Ss=aSensor(Gs)/4
RSs=Ss+(np.random.rand(20)-0.5)*0.1

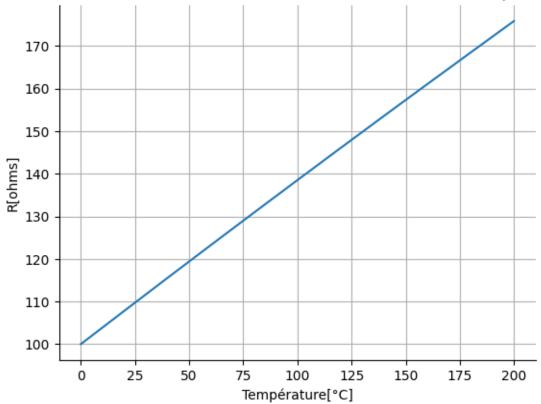
plotIt2s(Gs,RSs,Gs,Ss, title="Mesures")
```



Exemple avec catpeur de température

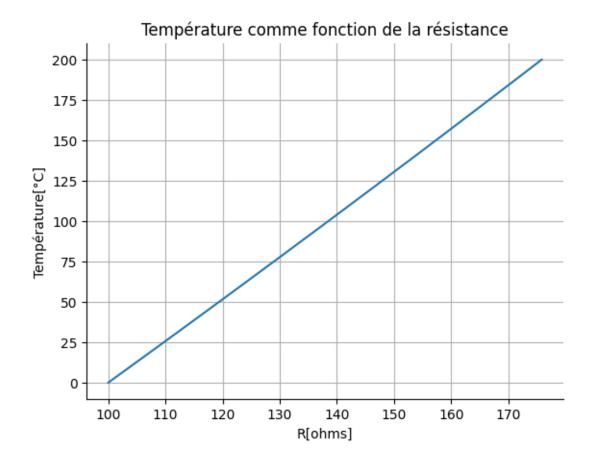
Soit un capteur dont les valeurs sont données comme suit Source : https://www.guilcor.fr/content/31-table-de-conversion-des-sondes-pt100





Inversion des axes pour l'utilisation du capteur

plotIt(Rs,temps, xlab="R[ohms]",ylab="Température[°C]", title="Température comme fonction

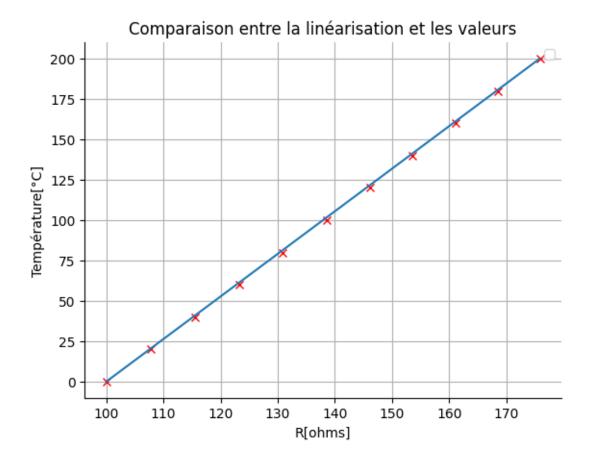


g=(Rs[-1]-Rs[0])/(temps[-1]-temps[0])

```
g
def getT(R):
    return (R-Rs[0])/g+temps[0]

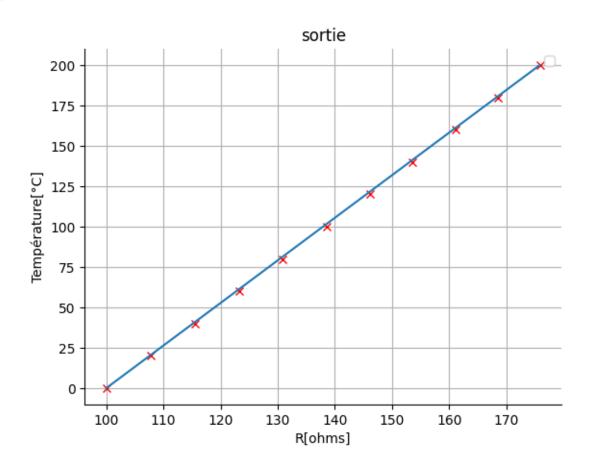
Rlin=np.array([Rs[0],Rs[-1]])
Tlin=np.array([temps[0],temps[-1]])

plotIt2s(Rs,temps,Rlin,Tlin,ylab="Température[°C]", xlab="R[ohms]", title="Comparaison ent"
```

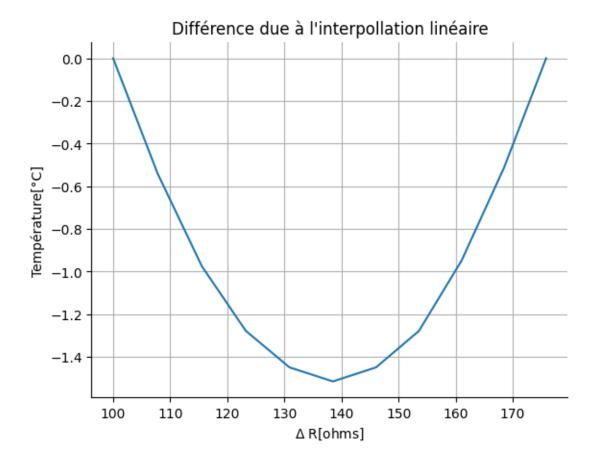


Si on trace la différence entre les 2 signaux, on peut voir l'erreur. Il faut d'abord extrapoler une valeur de T pour chaque valeur de R du tableau :

Petite vérification...



plotIt(Rs, temps-Tlin,ylab="Température[°C]", xlab="\$\Delta\$ R[ohms]", title="Différence de la composition della composition della composition della composition della composi



Rmes=138.5
getT(Rmes)

101.5161502966381

Il y a une erreur car la linéarisation fait une approximation de la courbe réelle. On va cherche un polynôme de degré 2 qui fait correspondre au mieux la valeur de température (temps) comme fonction de la résistance (Rs).

On aura une relation de la forme

$$T = T_0 + T_1 * R + T_2 * R^2$$

poly=np.polyfit(Rs, temps,2)

```
poly
```

```
array([ 1.05773469e-03,  2.34488299e+00, -2.45053054e+02])

def getTpoly(R):
    return poly[2]+poly[1]*R+poly[0]*R**2
```

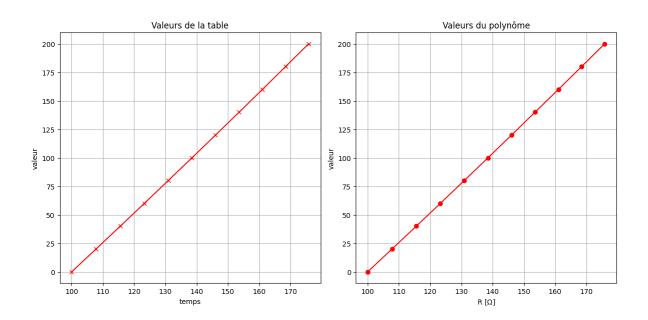
On peut maintenant calculer la température à partir d'une valeur de résistance

```
getTpoly(Rmes)
```

100.00297051043236

On calcule les valeurs de température pour toutes les valeurs de R à partir du polynome

```
vTpoly=np.zeros(len(Rs))
for i in range(len(Rs)):
    vTpoly[i]=getTpoly(Rs[i])
f = plt.figure(figsize=(12, 6))
gs = f.add_gridspec(1, 2)
ax = f.add_subplot(gs[0, 0])
ax.set_xlabel("temps")
ax.set_ylabel("valeur")
ax.set_title("Valeurs de la table")
ax.grid(True, which='both')
plt.plot(Rs, temps, 'rx-')
ax = f.add_subplot(gs[0,1])
ax.set_xlabel("R [$\Omega$]")
ax.set_ylabel("valeur")
ax.set_title("Valeurs du polynôme")
ax.grid(True, which='both')
plt.plot(Rs, vTpoly, 'ro-')
f.tight_layout()
```



plotIt(Rs, temps-vTpoly,ylab="Température[°C]", xlab="\$\Delta\$ R[ohms]", title="Différence

