

# TP4\_correction

February 18, 2020

## 1 Recherche des racines d'équations non linéaires

On commence par importer les bibliothèques qui vont bien :

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

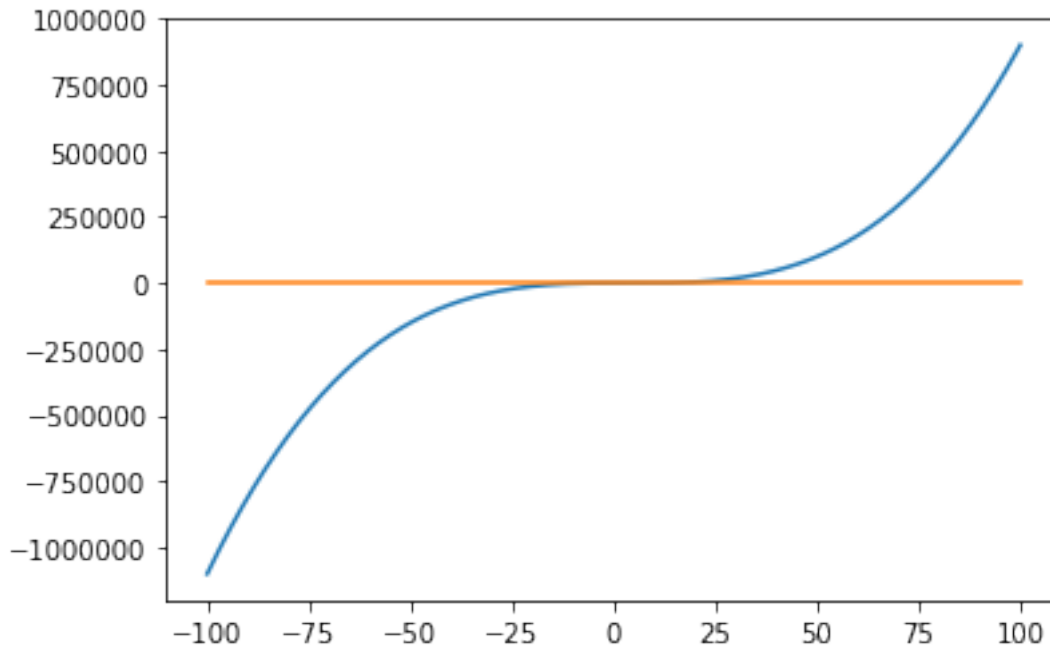
### 1.1 Recherche incrémentale

Dans cet exercice, nous allons nous intéresser à la résolution de l'équation  $f(x) = x^3 - 10x^2 + 5 = 0$

Ecrire la fonction  $f(x)$  (fonction python classique) qui correspond à la fonction ci-dessus. Tracer le graphe de la fonction  $f$  sur l'intervalle  $[-100, 100]$  (on fera figurer l'axe en orange ci-dessous).

```
In [2]: def f(x):
        return x**3-10*x**2+5
x = np.linspace(-100,100,1000)
fig,ax = plt.subplots()
ax.plot(x,f(x))
ax.plot(x,np.zeros_like(x))
```

```
Out[2]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x7fc5cfe8f2e8>]
```



Rechercher les racines de  $f(x)$  sur l'intervalle  $[-100, 100]$  (c'est à dire les valeurs  $t$  telles que  $f(t)=0$ ) en utilisant une méthode de recherche incrémentale, en explorant l'intervalle par pas de  $1e-2$ .

Pour cela, on écrira une fonction qui prend en argument les bornes de l'intervalle et le pas, et qui renvoie un tableau numpy à deux dimensions: on aura 2 lignes de  $N$  colonnes (s'il y a  $N$  racines) : pour chaque colonne  $i$  y aura dans la première ligne la borne inférieure et pour la deuxième ligne la borne supérieure pour chacun des  $N$  intervalles.

Pour cela, on écrira une boucle qui parcourra l'intervalle de travail de pas en pas et testera si  $f(x) \times f(x + pas) < 0$

Mesurer le temps de calcul (pour cela, précéder l'appel de la commande `%timeit` : `%timeit recherche(-100, 100, 1e-2)`). Attention du coup le calcul n'est pas instantané.

```
In [4]: def recherche(xmin,xmax,pas):
        x=xmin
        l=np.empty((2,0))
        while(x<xmax):
            if f(x)*f(x+pas)<0:
                l = np.concatenate((l,np.array([[x],[x+pas]])),axis=1)
            x=x+pas
        return l
        %timeit recherche(-100,100,1e-2)

        recherche(-100,100,1e-2)
```

22.6 ms ± 4.01 ms per loop (mean ± std. dev. of 7 runs, 10 loops each)

```
Out[4]: array([[ -0.69,  0.73,  9.94],
               [ -0.68,  0.74,  9.95]])
```

Ecrire désormais une fonction qui réalise la même opération mais sans boucle, en se basant sur les tableaux de numpy (utiliser `arange`, `where`....) Mesurer le temps et comparer.

```
In [7]: def recherche_vec(xmin,xmax,pas):
        x1 = np.arange(xmin,xmax,pas)
        x2 = x1 + pas
        p = f(x1)*f(x2)
        l = np.where(p<0)
        return np.asarray([x1[l],x1[l]+pas])
%timeit recherche_vec(-100,100,1e-2)
racines = recherche_vec(-100,100,1e-2)
racines
```

5.81 ms ± 411 µs per loop (mean ± std. dev. of 7 runs, 100 loops each)

```
Out[7]: array([[ -0.69,  0.73,  9.94],
               [ -0.68,  0.74,  9.95]])
```

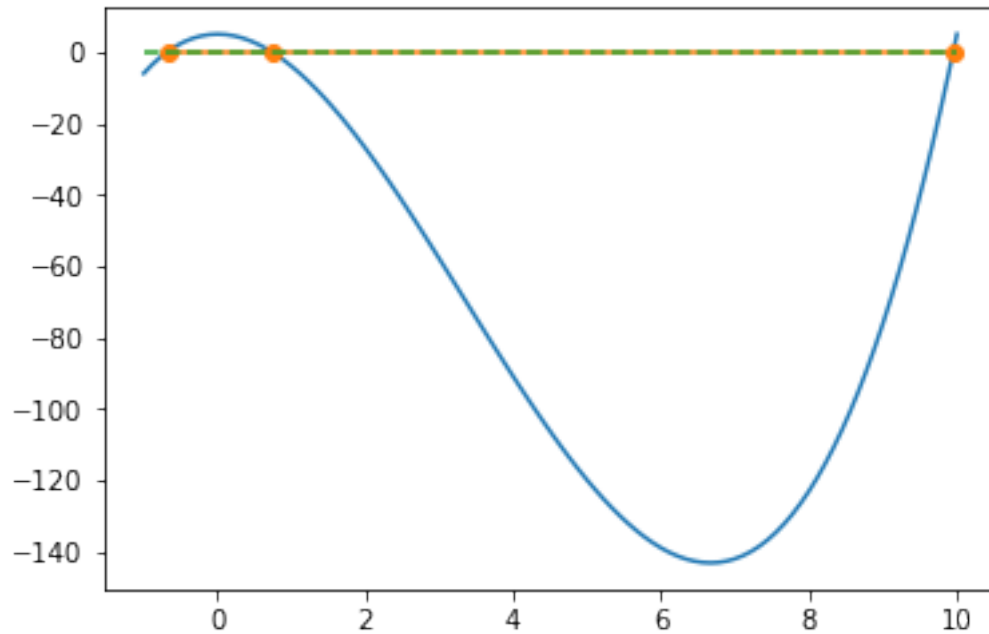
Refaire le graphique précédent en limitant le dessin aux valeurs de  $x$  dans  $[-1, 10]$ . Ajouter les milieux des intervalles obtenus avec les recherches ci-dessus.

```
In [8]: racines_m = racines.mean(axis=0)
        print(racines_m)
        x = np.linspace(-1,10,100)
        fig,ax = plt.subplots()
        z = np.zeros_like(racines_m)
        zz = np.zeros_like(x)

        ax.plot(x,f(x))
        ax.plot(racines_m,z,marker='o')
        ax.plot(x,zz,ls='--')
```

```
[-0.685  0.735  9.945]
```

```
Out[8]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x7fc5ffc43ba8>]
```



## 1.2 Recherche par dichotomie (ou bisection)

Ecrire une fonction de recherche d'approximation de racine par dichotomie.

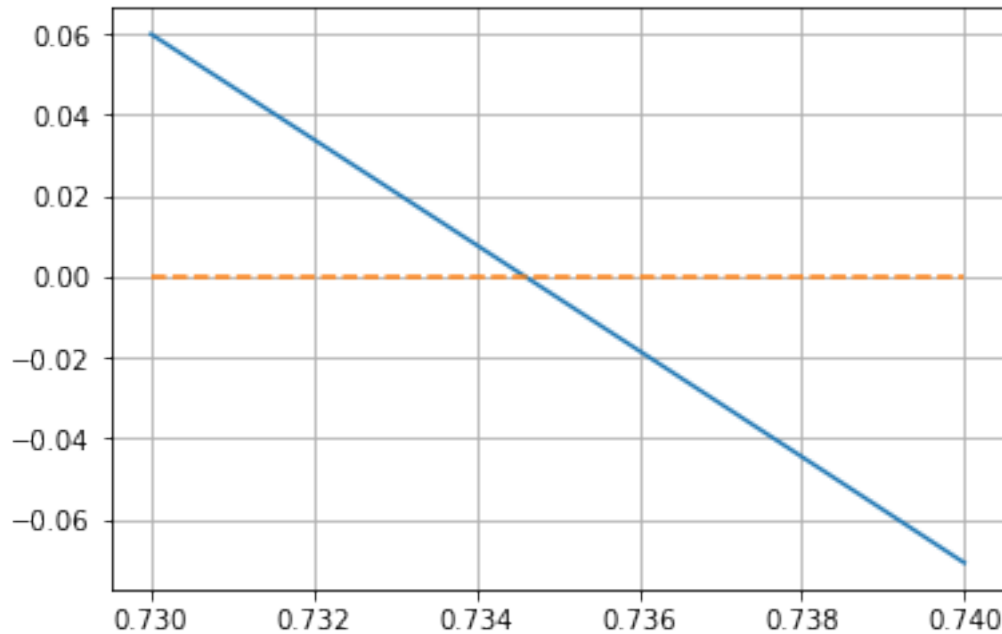
Elle affinera la recherche d'une racine, à partir d'un intervalle qui ne contient qu'une unique racine.

La fonction prendra comme argument les bornes inférieures et supérieures de l'intervalle à explorer, ainsi qu'un critère d'arrêt `xto1` qui représente la précision souhaitée (largeur de l'intervalle final).

Nous prendrons comme exemple la fonction précédente et nous intéresserons à la racine qui se trouve dans l'intervalle  $[0.73, 0.74]$ .

Commencer par tracer le graphhe de la fonction sur cet ntervalle puis calculer la racine par dichotomie. On évaluera le temps d'execution pour cette recherche.

```
In [9]: x = np.linspace(0.73, 0.74, 100)
fig, ax = plt.subplots()
ax.plot(x, f(x))
ax.plot(x, np.zeros_like(x), ls='--')
ax.grid()
```



```
In [8]: def dichot(xmin,xmax,xtol):
        xm = (xmin+xmax)/2
        while np.abs(xmin-xmax)>xtol :
            xm = (xmin+xmax)/2
            if f(xmin)*f(xm)<0:
                xmax=xm
            else:
                xmin=xm
        return np.array([xmin,xmax])

        %timeit dichot(0.73, 0.74, 1e-7)
        sol = dichot(0.73, 0.74, 1e-7)
        print('solution',np.mean(sol),'f(sol)',f(np.mean(sol)))
        print('intervalle :',sol)
```

```
22.9 µs ± 2.14 µs per loop (mean ± std. dev. of 7 runs, 10000 loops each)
solution 0.7346035385131837 f(sol) -4.016576964360752e-07
intervalle : [0.7346035 0.73460358]
```

Effectuer la même recherche de racine, mais en utilisant la librairie `scipy` (fonction `scipy.optimize.bisect`).

On calculera le temps d'exécution de cette méthode et on comparera avec la méthode précédente.

```
In [11]: import scipy as sp
         import scipy.optimize
```

```
%timeit scipy.optimize.bisect(f,0.73, 0.74,xtol=1e-7)
sol = scipy.optimize.bisect(f,0.73, 0.74,xtol=1e-7)
print(sol,f(sol))
```

12.3  $\mu$ s  $\pm$  732 ns per loop (mean  $\pm$  std. dev. of 7 runs, 100000 loops each)  
 0.7346035003662108 9.70431504043745e-08

### 1.3 Méthode de recherche de Newton-Raphson

Comme précédemment, on implémentera la méthode de Newton-Raphson (voir cours) puis on utilisera celle de scipy.

Le critère d'arrêt sera exprimé sur les valeurs de  $f(x)$ , avec  $|f(x)| < tol$ .

Comparer les temps d'exécution.

```
In [10]: def newton(x,tol):
        xp = x - 1e-5
        while np.abs(f(x))>tol:
            xs = x - (x-xp)/(f(x)-f(xp)) * f(x)
            xp=x
            x=xs
        return x
%timeit newton((0.73+ 0.74)/2,1e-10)
sol = newton((0.73+ 0.74)/2,1e-10)
print(sol,f(sol))
```

8.28  $\mu$ s  $\pm$  2.35  $\mu$ s per loop (mean  $\pm$  std. dev. of 7 runs, 100000 loops each)  
 0.7346035077893034 -8.881784197001252e-16

```
In [11]: %timeit scipy.optimize.newton(f,(0.73+ 0.74)/2)
sol = scipy.optimize.newton(f,(0.73+ 0.74)/2)
print(sol,f(sol))
```

2.71  $\mu$ s  $\pm$  144 ns per loop (mean  $\pm$  std. dev. of 7 runs, 100000 loops each)  
 0.7346035077893033 0.0

### 1.4 Combinaison de méthodes

Combinaison de la recherche itérative avec la recherche de Newton-Raphson pour trouver précisément les 3 racines de la fonction  $f$ .

```
In [12]: import scipy as sp
        import scipy.optimize

        pas = 1e-2
        sol = []
```

```

racines = recherche_vec(-100,100,pas)
print(racines)
for i in range(racines.shape[1]):
    sol = sol + [scipy.optimize.newton(f,racines.mean(axis=0)[i])]
sol,f(np.array(sol))

[[-0.69  0.73  9.94]
 [-0.68  0.74  9.95]]

Out[12]: ([-0.6840945657036899, 0.7346035077893033, 9.949491057914384],
          array([-6.21724894e-15,  0.00000000e+00, -1.13686838e-13]))

```