

## TP3\_I MA 203 \_ BACCARI MOHAMED MOOTEZ

### Question 1.1 :

- Dans la fonction « minimisation quadratique » on initialise le vecteur K avec deux filtres « Kx » et « Ky » permettant un calcul de gradient horizontale et verticale et le filtre « delta ». On ajoute dans le vecteur V deux matrices nulles ainsi que l'image « v ».
- Grâce à ces deux vecteurs, on appelle L'outil « resoud\_quad\_fourier » qui permet de trouver une image qui minimise  $\sum_i ||K_i \text{ conv } \text{im} - V_i||^2$  où les  $K_i$  et les  $V_i$  sont des filtres et des images respectivement.

### Question 1.2 :

- Lors de l'application de la restauration quadratique, on remarque que pour des faibles valeurs de lambda le programme ne modifie pas l'image. Par contre, pour le cas d'une très grande valeur de lambda, on remarque que l'image devient floue.



Figure 1: RESTQUAD\_LAMB=0,01



Figure 2: RESTQUAD\_LAMB=0,01

### Question 1.3 :

- En utilisant la méthode de dichotomie, on essaye d'estimer le paramètre "lambda" pour lequel  $\text{norm2}(u_{\text{tilde}} - v) \sim \text{norm2}(u - v)$  grâce à l'algorithme suivant:

```
0  ### Question 1.3:
1  imb=degrade_image(im,5)
2  objectif=norm2(imb-im)
3  lambdamin=0.001
4  lambdamax=5
5  resmin=minimisation_quadratique(imb,lambdamin)
6  resmax=minimisation_quadratique(imb,lambdamax)
7  Emin=norm2(imb-resmin)
8  Emax=norm2(imb-resmax)
9  for k in range(20):
10     approx=(lambdamin+lambdamax)/2
11     resapprox=minimisation_quadratique(imb,approx)
12     Eapprox=norm2(imb-resapprox)
13     if Eapprox> objectif :
14         lambdamax=approx
15         Emax=Eapprox
16         resmax=resapprox
17     else:
18         lambdamin=approx
19         Emin=Eapprox
20         resmin=resapprox
21 print(approx)
```

- On trouve que la meilleure valeur de lambda proche de la norme de l'attache aux données est égale à "approx=0,3311"

### Question 1.4 :

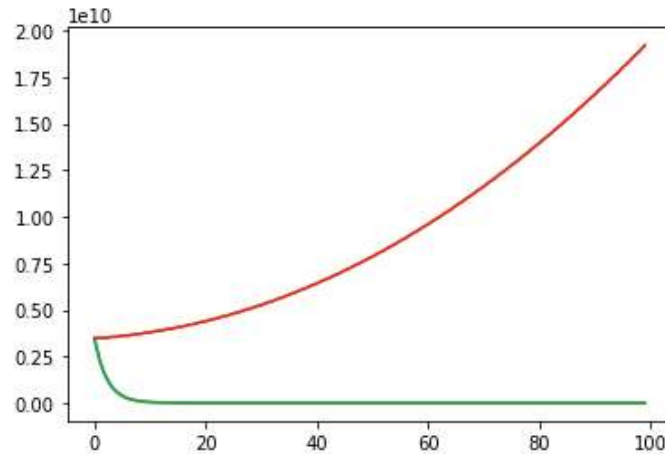
- Pour trouver le paramètre "lambda" qui minimise  $\text{norm2}(u_{\text{tilde}} - u)$ , on applique l'algorithme suivant :

```
12  ### Question 1.4:
13  erreur=[]
14  lambdas=[]
15  vk=np.arange(-1,0,0.01);#on prend des valeur entre 0,1 et 1 vu qu'on sait déjà que le lambda
16  #qu'on cherche doit être inférieur à "lambda =0,3311"
17  for k in vk:
18     print(k)
19     restq=minimisation_quadratique(imb,10**(k))
20     lambdas.append(10**(k))
21     erreur.append(norm2(im-restq))
22  #print(lambdas)
23  #print(erreur)
24  print(min(erreur))
25  print(erreur.index(min(erreur)))
26  print(lambdas[erreur.index(min(erreur))])
```

- On trouve que la meilleure valeur de lambda qui minimise  $\text{norm2}(u_{\text{tilde}} - u)$  est égale à 0.117. Ceci est logique vu que cette valeur est inférieure à "approx=0.3311"

### Question 2.1 :

```
%% Question 2.1:
myim=imread('lena.tif')
imb=degrade_image(myim,25)
(u,energ)=minimise_TV_gradient(imb,1,0.1,100) # pas = 0.1
(u,energ2)=minimise_TV_gradient(imb,1,1,100)  # pas = 1
plt.plot(energ)
plt.plot(energ2)
```



- En exécutant le programme qui renvoie l'évolution de l'énergie, on remarque que l'utilisation de la méthode de descente de gradient à « pas constant » donne des mauvais résultats. En effet, pour différentes valeurs du « pas », on n'a pas toujours le même résultat.

### Question 2.2 :

```
%% Question 2.2 :
4 (u,energ)=minimise_TV_gradient(imb,40,0.1,500)
5 grad=E2_nonperiodique(u,imb,40)
6 uchamb=var_totale_Chambolle(imb,40,itmax=30)
7 chamb=E2_nonperiodique(uchamb,imb,40)
8 print(chamb/grad)
```

- En utilisant le programme « var\_totale\_Chambolle » au même problème posé par E2, on remarque que même si on applique plus que 500 fois la méthode du gradient avec un pas 0,01, on n'arrive pas à des résultats équivalents par les deux méthodes.  
⇒ La méthode de Chambolle est beaucoup plus rapide.

### Question 3 :

```
0 ### Question 3
1 im=imread('lena.tif')
2 imb=degrade_image(im,25)
3
4 # d'abord le lambda optimal pour la partie quadratique.
5 vk=np.arange(-1,1,0.05)
6 errbest=norm2(imb)+10
7 for k in vk:
8     lamb=10**k
9     resquad=minimisation_quadratique(imb,lamb)
10    errquad=norm2(im-resquad)
11    print(lamb,errquad)
12    if errquad<errbest:
13        lambest=lamb
14        errbest=errquad
15 print(lambest)
16 lambestquad=lambest
17 restquad=minimisation_quadratique(imb,lambestquad)
18 errquad=norm2(restquad-im)
19 viewimage(restquad,titre='BESTQUAD') # lambdaquad= 1.1220184543019658
20
21 ### La partie variation totale
22 vk=np.arange(1.30,2,0.02)
23 errbest=norm2(imb)+10
24 for k in vk:
25     lamb=10**k
26     resvartot=vartotale_Chambolle(imb,lamb)
27     errvartot=norm2(im-resvartot)
28     print(lamb,errvartot)
29     if errvartot<errbest:
30         lambest=lamb
31         errbest=errvartot
32 print(lambest)
33 lambestvartotale=lambest
34 restvartotale=vartotale_Chambolle(imb,lambestvartotale)
35 errvar=norm2(restvartotale-im)
36 viewimage(restvartotale,titre='BESTVARTOTALE')# lambdavartot=40.73802778041128
37
```

- Après avoir fixé une image bruitée par un bruit de 25. La meilleure valeur du paramètre lambda par la méthode de régularisation quadratique est égale à 1,220. Par contre, la meilleure valeur obtenue par la méthode de variation totale est égale à 40,738.
- On remarque que la valeur de errvartot est plus petite que la valeur de errquad. Ceci est clair lors de la visualisation des images car l'image résultante par la méthode de variation totale est bien meilleure.
- Pour la méthode de variation totale, Les bords ne sont pas détruits.