Détection de changements des milieux urbains : application pour la ville de New Delhi, Inde (Tuile 43RGM)

Données à télécharger ici : [https://enlive.live.unistra.fr/index.php/s/Wtgfwib60NR3bbq

New Delhi fait partie des villes ayant l'étalement urbain le plus rapide, selon la World Population Review [https://worldpopulationreview.com/world-cities/delhi-population]. En 2021, New Delhi compte 6 millions d'habitants de plus qu'en 2016!

Vous avez à votre disposition, deux images satellites 43RGM¹ Sentinel-2 de niveau 1C acquises le 04/06/2016 et le 29/06/2021. L'objectif de ce TP est de créer une carte d'évolution/de changements de la tâche artificialisée pour la ville de New Delhi. Pour cela, nous allons calculer le NDBI (Normalized Difference Built-up Index) [https://www.linkedin.com/pulse/ndvi-ndbi-ndwi-calculation-using-landsat-7-8-tek-bahadur-kshetri/]pour chacune de nos deux dates. Ensuite, nous pourrons calculer une carte d'agrégats pour cartographier les changements des milieux urbains. Enfin, nous calculerons la surface bâtie pour chaque date pour la ville de New Delhi.

Les images Sentinel-2 sont de niveau $1C^2$, les fichiers se trouvent dans le dossier IMG_DATA accessible via ces chemins :

```
S2A_MSIL1C_20210529T052651_N0300_R105_T43RGM_20210529T072625.SAFE/GRANULE/
L1C_T43RGM_A030990_20210529T053826/IMG_DATA

S2A_MSIL1C_20160604T052652_N0202_R105_T43RGM_20160604T053931.SAFE/GRANULE/
L1C_T43RGM_A004964_20160604T053931/IMG_DATA
```

Les images sont au format jp2 [https://fr.wikipedia.org/wiki/JP2] qui est un format d'image plus léger que GeoTIFF.

Conversion des images en GeoTIFF

Dans un premier temps, je vous invite à convertir toutes les bandes de chaque image au format GeoTIFF avec la commande gdal_translate [https://gdal.org/programs/gdal_translate.html].

Note: Vous pouvez soit les convertir une par une, soit faire une boucle en Python sur toutes les images du dossier.

```
1 https://maps.eatlas.org.au/index.html?intro=false&z=7&ll=146.90137,-19.07287&10=ea_ref%3AWorld_ESA_Sentinel-2-tiling-grid_Poly,ea_ea-be%3AWorld_Bright-Earth-e-Atlas-basemap,google_HYBRID,google_TERRAIN,google_SATELLITE,google_ROADMAP&v0=,,f,f,f,f]
```

²[https://sentinel.esa.int/web/sentinel/sentinel-data-access/sentinel-products/sentinel-2-data-products/collection-0-level-1c]

Calcul du NDBI

Le NDBI fonctionne de la même façon que le NDVI. Il se calcule en utilisant la bande du SWIR et la bande du NIR. Pour Sentinel-2, nous utiliserons donc les bandes 11 (SWIR1) et 8 (PIR) (cf. Figure 1 Cours 2). Vous remarquez que les 2 bandes ne possède pas la même résolution spatiale. Vous devrez, avant calcul de l'indice, changer la taille de la bande 11. Pour cela, plusieurs méthodes s'offrent à vous. Je vous invite à utiliser la fonction ci-dessous qui prend en entrée le dataset de la bande 11 (cf. Cours 2).

```
1 #Installez scipy : pip install scipy
 from scipy.ndimage import zoom
  def resize_bands(dataset_raster):
5
    Resize bands to match 10m spatial resolution.
    @params:
                         - Required
                                     : dataset raster
      dataser_raster
9
    gt = dataset_raster.GetGeoTransform()
10
    res_x = int(gt[1])
11
    res_y = int(abs(gt[-1]))
13
    _res_band = None
14
    if res_x != 10 or res_y != 10:
      ratio = float(res_x / 10)
16
      to_resample = dataset_raster.GetRasterBand(1).ReadAsArray()
17
      _res_band = np.array(zoom(to_resample, ratio, order=0))
18
    else:
19
      _res_band = np.array(dataset_raster.GetRasterBand(1).ReadAsArray())
20
21
    return _res_band
```

Note : Vous n'êtes pas obligé d'écrire la bande ré-échantillonnée sur votre disque, vous pouvez conserver la matrice côté code uniquement.

Calculez ensuite le NDBI pour chaque date :

$$NDBI = \frac{SWIR - NIR}{SWIR + NIR}$$

où SWIR correspond à la bande 11 et NIR à la bande 8.

Binarisez vos résultats en fonction d'un seuil. Généralement, le seuil de binarisation pour l'extraction des surfaces artificialisées à partir du *NDBI* est de 0.4. Vous pouvez tester différents seuils sur des *subset* (sous ensemble de 1000 pixels de coté par exemple) et afficher la composition colorée RGB ou IRRG:

```
#Installez matplotlib : pip install matplotlib

f, axarr = plt.subplots(1,2)
```

```
axarr[0].imshow((RGB * 255).astype(np.uint8))
saxarr[1].imshow(res_ndvi_loop, cmap = "gray", vmin=-1, vmax=1)
```

où RGB correspond à un *stack* en trois dimensions de la bande du rouge, du vert et de bleu (dans cet ordre !!) et de l'image Sentinel-2.

Indice:

```
def rescale(arr):
    #Normalisation des valeurs de reflectance entre 0 et 1 pour un
    affichage RGB syr matplotlib
    arr_min = arr.min()
    arr_max = arr.max()
    return (arr - arr_min) / (arr_max - arr_min)

rgb = np.dstack((rescale(red), rescale(green), rescale(blue)))
#OR
pirrg = np.dstack((rescale(pir), rescale(red), rescale(green)))
```

Si la visualisation avec matplotlib vous semble trop complexe, testez les seuils en écrivant sur votre disque le résultat et visualisez le sur \mathbf{QGIS} .

Sauvegardez les résultats finaux sur votre disque (cf. Cours 2).

Création d'une carte d'agrégats

A partir de vos *NDBI* seuillés, faites une garde d'agrégats permettant de mettre en avant les pixels "tâches artificialisées" de 2016 avec la valeur 1 et les pixels de 2021 avec la valeur 2.

Indice: les pixels de 2016 sont, entre autre, les pixels communs à 2016 et 2021.

Sauvegardez les résultats sur votre disque.

Découpage des résultats avec l'emprise shapefile de la ville

Vous avez à votre disposition un shapefile Delhi_Boundary.shp. Découpez votre carte d'agrégats avec le shapefile à l'aide de gdalwarp [https://gdal.org/programs/gdalwarp.html]

Indice: regardez bien du côté de -cutline et -crop to cutline:-)

Bonus: Interprétez les résultats

 //www.sciencedirect.com/science/article/pii/S0143622810001451]