

Leksioni 5

Endri Raco

04 May, 2024



- 1 Të dhënat Raster
- 2 Analiza e Modeleve Dixhitale të Lartësisë (DEM)
- 3 Operacione DEM me GDAL



Section 1

Të dhënat Raster

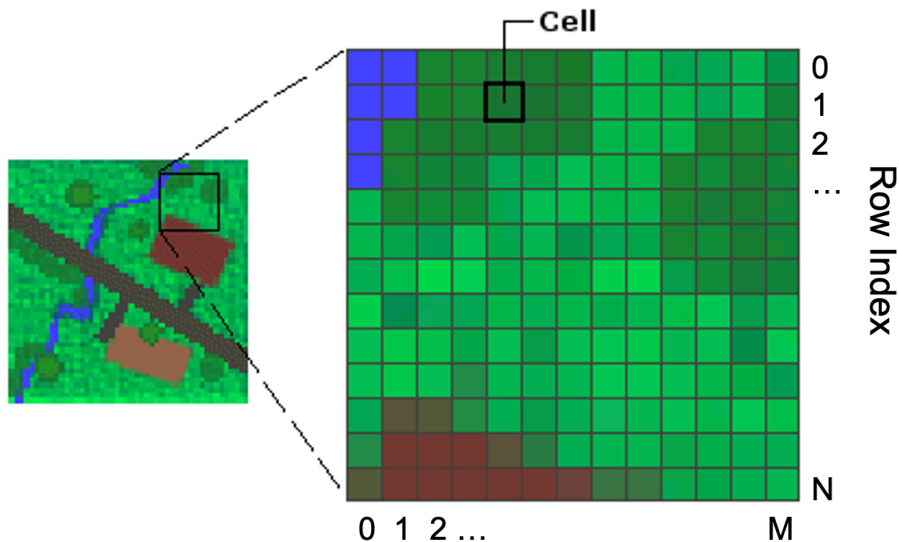


- Të dhënat raster përfaqësojnë samples nga fusha (**fields**) të vazhdueshme, të tilla si temperatura, dendësia e gazit, dendësia e bimësisë, etj.



Të dhënat Raster

Një dataset raster zakonisht është një matricë me dy përmasa:



- Një qelizë raster mund të referohet me një indeks dy-dimensional, duke treguar një çift $\langle \text{rresht}, \text{kolonë} \rangle$. Këta indekse fillojnë nga 0.
- Çdo vendndodhje e indeksit mund të shoqërohet me një vendndodhje gjeografike (për shembull, qeliza $\langle 12, 796 \rangle$ mund të korrespondojë me lon/lat $\langle -0.34521, 51.354656 \rangle$).



- Kur punojmë me të dhëna raster, shpesh kalojmë nga indeksi raster te vendndodhjet gjeografike dhe anasjelltas.



- Nëse një dataset raster përmban më shumë se një matricë, ne i referohemi matricave të ndryshme si banda (**bands**)
- Bandat numërohen nga 1.



- Për shembull, një raster i prodhuar nga një satelit mund të përmbajë 3 banda që përfaqësojnë intensitetin e kuqes, jeshiles dhe blusë.



- Python nuk ka një paketë standarde të vetme që ofron të gjithë funksionalitetin për të punuar me të dhëna raster.
- Siç është shpesh rasti, në Python ne përdorim një kombinim të paketave shumë të specializuara për të arritur një qëllim.



- **rasterio**: kjo paketë mund të lexojë dhe shkruajë të dhëna raster (<https://rasterio.readthedocs.io>).
- **rasterstats**: kjo paketë ofron funksionalitet për statistikat zonale (<https://pythonhosted.org/rasterstats>).
- **gdal**: shumë librari në Python (dhe gjuhë të tjera) mbështeten në këtë bibliotekë të vjetër, por të qëndrueshme, që ofron qindra funksione gjeohapësinore, duke përfshirë përpunimin vektorial dhe raster (<https://gdal.org>).
- **numpy**: kjo paketë suporton operacionet e shpejta në matricat numerike që janë thelbi i përpunimit gjeohapësinor të rasterit.



- Deri tani ne kemi punar me skedare lokalë, por gjithashtu të shkarkojmë skedarë nga web-i.



- Shpesh, setet e mëdha të dhënave ndahen në copa më të vogla dhe shkarkimi i tyre manualisht mund të marrë shumë kohë.
- Ky funksionalitet gjithashtu mund të përdoret në script dhe për të marrë rezultatet automatikisht.



Në këtë shembull, do të shkarkojmë skedarë nga një depo GitHub, duke shkarkuar një skedar raster me paketën.



Shkarkimi i skedarëve nga web-i

```
import urllib.request

# URL to download from
url = 'https://github.com/endri81/instatgis/blob/master/data/gis3/eu-2016-nox_avg.tif'

# Local file name where the file will be saved
file_name = 'data/eu-2016-nox_avg.tif'

# Download the file
urllib.request.urlretrieve(url, file_name)

print(f"Downloaded {file_name}")
```



- Ky skedar përmban sasinë mesatare të Nitratit dhe Nitritit (NO_x) në Bashkimin Evropian nga <https://airindex.eea.europa.eu>



- NO_x është një element i rëndësishëm i ndotjes së ajrit.
- Këto gazra kontribuojnë në smog dhe shi acid dhe mund të ndikojnë në ozonin troposferik.



- Të dhënat janë në sistemin gjeografik *ETRS89 Lambert Azimuthal Equal Area*, të përdorura zakonisht për të dhënat Evropiane
- Çdo qelizë mbulon afërsisht 2 km



- **rasterio** është një modul shumë i dobishëm për përpunimin raster, të cilin mund ta përdorni për të lexuar dhe shkruar disa formate të ndryshme raster në Python.
- **rasterio** bazohet në GDAL dhe Python regjistron automatikisht të gjithë driverat e njohur GDAL për leximin e formateve të suportuara gjatë importimit të modulit.
- Formatet më të zakonshme të skedarëve përfshijnë për shembull skedarët TIFF dhe GeoTIFF, ASCII Grid dhe Erdas Imagine .img.



Hapja dhe ndërtimi i rasterit

Tani mund të përdorni **rasterio** për të eksploruar përmbajtjen e këtij grupi të të dhënave raster:

```
import rasterio
import rasterio.plot
# Vini re se kur hapim një file, rasterio nuk e ngarkon atë në memorje.
# Kjo është një qasje e mirë pasi file-at raster mund të jenë shumë të mëdhenj.
nox_rast = rasterio.open('data/eu-2016-nox_avg.tif', mask=True)
```



```
print("Numri i bandave:", nox_rast.count)
print("Gjerësia:", nox_rast.width)
print("Gjatësia:", nox_rast.height)
```



```
# Të dhënat janë në sistemin koordinativ ETRS89 Lambert Azimuthal Equal Area (EPSG:31466)  
print("Sistemi koordinativ (CRS):", nox_rast.crs)  
print("Kufijtë:", nox_rast.bounds)  
print("Vlera për të dhënat që mungojnë:", nox_rast.nodata)
```



Shfaq informacion rreth file-it

```
# Të gjitha metadatat  
print(nox_rast.meta)
```



- Meqë funksionaliteti i rasterio për vizualizim është mjaft i komplikuar, ne krijojmë një funksion për të vizualizuar një raster



- Vlerat e parazgjedhura janë (Blues, 10, 10)

```
def plot_raster(rast, val_matrix, plot_title, value_label, cmap='Blues', width=10,
height=10, diverge_zero=False):
    """Vizualizon një raster
        @ rast: file i rasterio (përdoret për të lexuar koordinatat gjeografike)
        @ val_matrix: vlera të nxjerra (përdoren për të lexuar vlerat e rasterit)
        @ plot_title: titulli i gjithë figurës
        @ value_label: sasia që po shfaqet
        @ cmap colormap zgjedh ngjyrat
        @ diverge_zero: e vërtetë nëse përdoret një cmap i ndryshëm për të vendosur hartën e ngjyrave në zero
    """
    fig, ax = plt.subplots(figsize=(width,height))
    # image_hidden është një hile për të treguar legjendën
    if diverge_zero:
        image_hidden = ax.imshow(val_matrix, cmap=cmap, norm=TwoSlopeNorm(0))
    else:
        image_hidden = ax.imshow(val_matrix, cmap=cmap)
    ax.clear()
```



● Vazhdimi i funksionit

```
# vizualizo rasterin: rast.transform lejon sistemin të tregojë koordinatat gjeografike
if diverge_zero:
    rast_plot = rasterio.plot.show(val_matrix, cmap=cmap, ax=ax, transform=rast.transform,
    norm=TwoSlopeNorm(0))
else:
    rast_plot = rasterio.plot.show(val_matrix, cmap=cmap, ax=ax, transform=rast.transform)
# vendos titullin e figurës
ax.set_title(plot_title, fontsize=14)
# shfaq legjendën me etiketën
# hile për të rregulluar lartësinë
im_ratio = val_matrix.shape[0]/val_matrix.shape[1]
cbar = fig.colorbar(image_hidden, ax=ax, fraction=0.046*im_ratio, pad=0.04)
cbar.ax.set_ylabel(value_label, rotation=270)
cbar.ax.get_yaxis().labelpad = 15
plt.show()
```

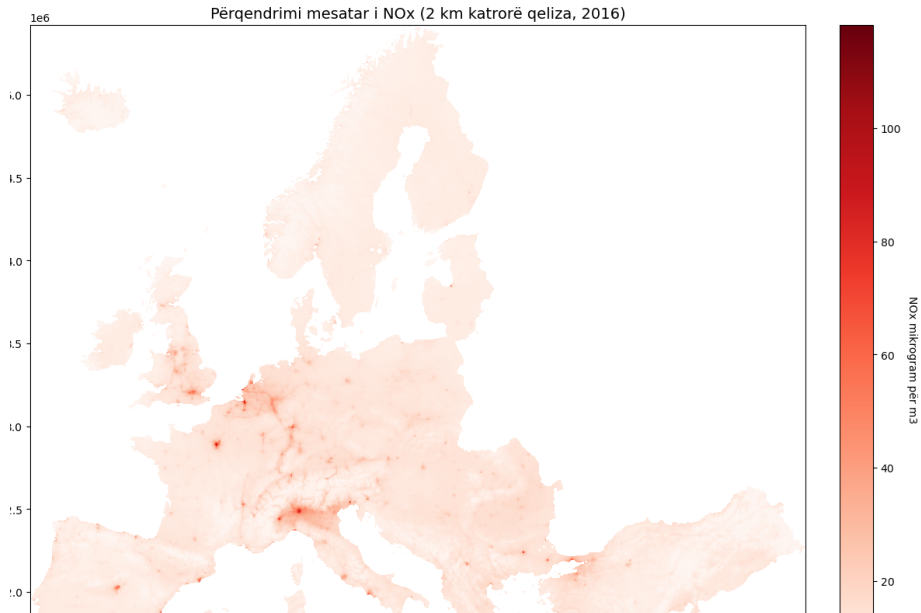


Përdorim funksionin

```
# lexoni brezin dhe vizualizoni atë me ngjyra të rreme.  
# Vini re se duhet të lexojmë brezin me .read(1) (sepse rasterio nuk e ngarkon atë).  
# Figura tregon numrin e qelizave dhe jo koordinatat gjeografike përkatëse.  
  
# masked=True është shumë e rëndësishme për t'i thënë rasterio-s të injorojë vlerat NULL (në këtë rast  
# qelizat për të cilat nuk kemi vlera të NOx).  
plot_raster(nox_rast, nox_rast.read(1, masked=True),  
            'Përqendrimi mesatar i NOx (2 km katrorë qeliza, 2016)',  
            'NOx mikrogram për m3', cmap='Reds', width=14, height=14)
```



Përdorim funksionin



- Një operacion bazë me raster është të lexosh vlerën në një pikë të caktuar.
- Rasteri përfaqëson përqendrimin mesatar vjetor të NO_x në 2016, matur në mikrogramë për çdo metër kub të ajrit ($/m^3$).

Të dhënat Raster

```
# një pikë në Paris (në projekcionin Lambert)  
paris_centroid_lamb = [3758948, 2889291]
```



Të dhënat Raster

```
# Merrni rreshtin/kolonën në raster që korrespondon me vendndodhjen gjeografike paris_centroid_lamb  
loc_idx = nox_rast.index(paris_centroid_lamb[0], paris_centroid_lamb[1])  
print("Vendndodhja e qelizës në raster:", loc_idx)
```



Të dhënat Raster

```
# lexoni vlerën  
nox_val = nox_rast.read(1)[loc_idx]  
print("Vlera e NOx në Paris:", nox_val)
```



- Si gjithmonë, është e rëndësishme të vëzhgoni shpërndarjen e vlerave me një histogram.
- Vini re se kufiri i rekomanduar NO_x për BE është 40.
- Për fat të mirë, shumica e zonave shfaqen nën atë kufi, por është e mundur të vëzhgohen disa qeliza me vlera shumë të larta.



Histogrami i Rasterit

```
from rasterio.plot import show_hist

# Shfaq histogramin e vlerave të rasterit
show_hist(nox_rast, bins=20, lw=0.0, stacked=False, alpha=0.3, label='Nr. i qelizave',
          histtype='stepfilled', title="Vlerat e NOx në BE (2016)")
```



- Në brendësi, një grup të dhënash raster në Python është një objekt i tipit **numpy.ndarray**, nga paketa **numpy**.



- Kemi të bëjmë me një **masiv** shumëdimensional, i cili është një mënyrë intuitive për të përfaqësuar grupet e të dhënave raster me shumë banda.



- Kjo strukturë e fuqishme e të dhënave përdoret shumë për llogaritje shkencore sepse supporton operacione të shpejta në rreshta dhe kolona.
- Për shembull, ne mund të numërojmë dhe tregojmë zona me $\text{NO}_x > 40$.



- **Riklasifikimi** i një rasteri është një operacion i zakonshëm ku prodhohet një raster i ri bazuar në një klasifikim:



Riklasifikimi i Rasterit

Reclassification

| | | | | | |
|----|----|----|----|----|----|
| 3 | 3 | 19 | 1 | 6 | 6 |
| 20 | 3 | 19 | 17 | 1 | 5 |
| 20 | 15 | 15 | 6 | 11 | 14 |
| 12 | 7 | 15 | 8 | 8 | 10 |
| 13 | 4 | 18 | 18 | | 10 |
| 16 | 4 | 18 | 7 | | 9 |

Base Raster

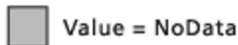


| Old Values | New Values |
|------------|------------|
| 1-3 | 5 |
| 3-7 | 3 |
| 7-8 | 1 |
| 8-12 | 5 |
| 12-15 | 2 |
| 15-16 | 4 |
| 16-19 | 5 |
| 19-20 | 4 |
| ND = | 1 |



| | | | | | |
|---|---|---|---|---|---|
| 5 | 5 | 5 | 5 | 3 | 3 |
| 4 | 5 | 5 | 5 | 5 | 3 |
| 4 | 2 | 2 | 3 | 5 | 2 |
| 5 | 3 | 2 | 1 | 1 | 5 |
| 2 | 3 | 5 | 5 | 1 | 5 |
| 4 | 3 | 5 | 3 | 1 | 5 |

Output Raster



Riklasifikimi i Rasterit

Për NO_x, po riklasifikojmë rasterin sipas kategorive:

- [0, 20): low (cat = 1)

 Endri Raço

Histogrami i Rasterit

```
# Merr matricën me vlerat e rasterit  
vals = nox_rast.read(1, masked=True)  
print(type(vals))  
print("Madhësia e matricës:", vals.shape) # x y
```



Histogrami i Rasterit

```
# Zgjidhni vetëm vlerat > 40
high_vals = vals[vals > 40]
print(len(high_vals), 'qeliza kanë vlera të larta të NOx (>40 mikrogram/m³).')
print('% e totalit të qelizave:', (len(high_vals) / (vals.shape[0] * vals.shape[1])) * 100)
```



Histogrami i Rasterit

```
# Riklasifikimi:  
# Kopjoni matricën për të ruajtur të dhënat origjinale  
recl_vals = vals.copy()
```



Histogrami i Rasterit

```
# Zbato klasifikimin e ri (4 = vlera shumë të larta)
# Vini re se renditja e këtyre veprimeve është e rëndësishme për të realizuar një
# riklasifikim të saktë.
recl_vals[vals > 0] = 4
# nëse vals < 60 vendos vlerën në 3
recl_vals[vals < 60] = 3
# nëse vals < 40 vendos vlerën në 2
recl_vals[vals < 40] = 2
# nëse vals < 20 vendos vlerën në 1
recl_vals[vals < 20] = 1

# Shfaq rezultatin
plot_raster(nox_rast, recl_vals, 'Përqendrimi mesatar i NOx (2 km2 qeliza, 2016)',
            'Kategoritë e përqendrimit të NOx (4=max)', cmap='Blues', width=14, height=14)
```



- **xarray** është një bibliotekë në Python e specializuar për analizën dhe manipulimin e të dhënave shumë-dimensionale (në stilin e Pandas), e përshtatshme për dataset-e të mëdha, si p.sh., të dhënat klimatike apo ato të analizës së rastereve.
- Ofron support të plotë për struktura të avancuara të të dhënave dhe sisteme të ndryshme koordinative, duke lejuar qasje të lehtë dhe efikase në analiza dhe vizualizim të avancuar.



- **rioxarray** është një bibliotekë Python që zgjeron funksionalitetin e **xarray** për të suportuar të dhëna gjeohapësinore, duke lejuar leximin, manipulimin dhe analizimin e të dhënave raster me lehtësi.
- Ajo integron kapacitetet e **rasterio** në kornizën fleksibël të **xarray**, duke e bërë punën me të dhënat gjeohapësinore më të fuqishme dhe efikase.



```
conda install rioxarray
```



- Bandat **Landsat 8** ruhen si skedarë të veçantë GeoTIFF në paketën origjinale.
- Çdo brez përmban informacion të reflektimit të sipërfaqes nga diapazon të ndryshëm të spektrit elektromagnetik.



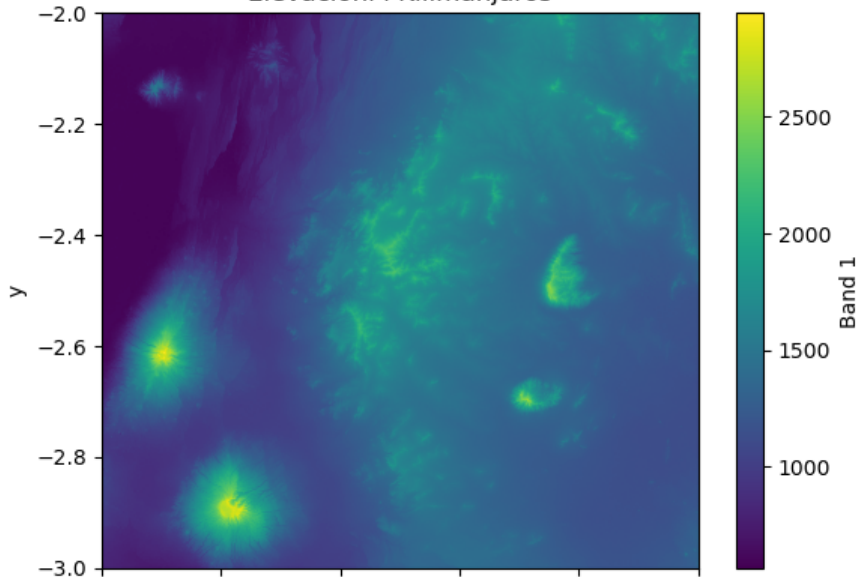
```
import rioarray
import matplotlib.pyplot as plt

# Hapni skedarin raster duke përdorur rioarray
url = "https://a3s.fi/swift/v1/AUTH_0914d8aff9684df589041a759b549fc2/PythonGIS/elevation/kilimanjaro/ASTGTMV003
data = rioarray.open_rasterio(url, masked=True)
```




```
data.plot()  
plt.title("Elevacioni i Kilimanjaros")  
plt.show()
```

Elevacioni i Kilimanjaros



Hapja e File-it Raster

```
import rasterio
import os
import numpy as np

# Direktoria e të dhënave
data_dir = "data/gis3"
fp = os.path.join(data_dir, "Helsinki_masked_p188r018_7t20020529_z34__LV-FIN.tif")

# Hapni file-in
raster = rasterio.open(fp)
```



Kontrolloni llojin e variablit 'raster'

```
type(raster)
```



Leximi i Karakteristikave të File-it Raster

```
# Projektioni  
raster.crs
```



Transformimi affine (si rregullohet, rrotullohet, apo zhvendoset rasteri)

```
raster.transform
```



```
print(raster.width)  
print(raster.height)
```

Numri i bandave

```
# Numri i bandave  
raster.count
```




```
raster.bounds
```

Driver-i (formati i të dhënave)

```
raster.driver
```



Vlerat pa të dhëna për të gjitha kanalet

```
raster.nodatavals
```



Të gjitha Meta të Dhënat për dataset-in e rasterit

```
raster.meta
```



Marrja e Brezeve të Rasterit

```
# Lexoni brezrin e rasterit si variabël të veçantë  
band1 = raster.read(1)
```



Kontrolloni llojin e variablit 'band'

```
print(type(band1))  
  
# Lloji i të dhënave të vlerave  
print(band1.dtype)
```



```
# Lexoni të gjithë brezin  
array = raster.read()
```

Llogarisni statistikat për çdo brez

```
stats = []
for band in array:
    stats.append(
        {
            "min": band.min(),
            "mean": band.mean(),
            "median": np.median(band),
            "max": band.max(),
        }
    )
```



Shfaqni statistikat për çdo kanal

stats



Krijimi i një Mozaiku Raster

- Shumë shpesh ju duhet të bashkoni së bashku skedarë të shumtë raster dhe të krijoni një mozaik raster **raster mosaic**.
- Kjo mund të bëhet lehtësisht me funksionin **merge_datasets()**-në **rioxarray**.
- Këtu, ne do të krijojmë një mozaik bazuar në skedarët **DEM** (gjithsej 4 skedarë) që mbulojnë rajonin e Kilimanjaros në Tanzani.



Krijimi i një Mozaiku Raster

Së pari do të lexojmë të dhënat e lartësisë nga një kovë S3 për rajonin e Kilimanxharos në Afrikë.

```
import xarray as xr
import os
import rioxarray as rxr
from rioxarray.merge import merge_datasets

# S3 bucket që përmban të dhënat
bucket = "https://a3s.fi/swift/v1/AUTH_0914d8aff9684df589041a759b549fc2/PythonGIS"

# Gjeneroni URL-të për skedarët e lartësisë
urls = [
    os.path.join(bucket, "elevation/kilimanjaro/ASTGMTV003_S03E036_dem.tif"),
    os.path.join(bucket, "elevation/kilimanjaro/ASTGMTV003_S03E037_dem.tif"),
    os.path.join(bucket, "elevation/kilimanjaro/ASTGMTV003_S04E036_dem.tif"),
    os.path.join(bucket, "elevation/kilimanjaro/ASTGMTV003_S04E037_dem.tif"),
]
```



Krijimi i një Mozaiku Raster

```
# Lexoni skedarët
datasets = [
    xr.open_dataset(url, engine="rasterio").squeeze("band", drop=True) for url in urls
]
```



Vizualizimi i Pllakave (Tiles)

Shohim fillimisht si duken të dhënat:







```
datasets[0]
```





Vizualizimi i Pllakave (Tiles)

► Dimensions: (x: 3601, y: 3601)

▼ Coordinates:

| | | | | | |
|--------------------|-----|---------|-----------------------------------|--|---|
| x | (x) | float64 | 36.0 36.0 36.0 ... 37.0 37.0 37.0 |  |  |
| y | (y) | float64 | -2.0 -2.0 -2.001 ... -3.0 -3.0 |  |  |
| spatial_ref | () | int32 | ... |  |  |

▼ Data variables:

| | | | | | |
|------------------|--------|---------|-----|--|---|
| band_data | (y, x) | float32 | ... |  |  |
|------------------|--------|---------|-----|--|---|

► Indexes: (2)

► Attributes: (0)



Vizualizimi i Pllakave (Tiles)

```
import matplotlib.pyplot as plt
```

```
# Vizualizoni dërrasat për të parë se si duken veç e veç
```

```
fig, axes = plt.subplots(2, 2, figsize=(16, 16))
```

```
datasets[0]["band_data"].plot(ax=axes[0][0], vmax=5900, add_colorbar=False)
```

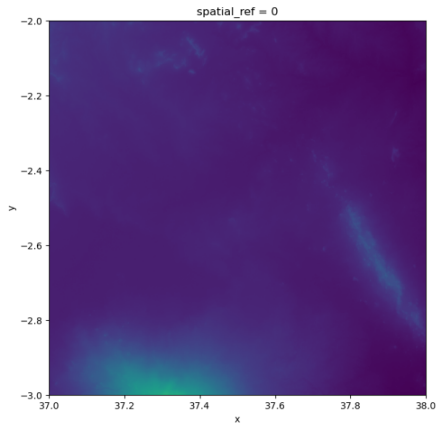
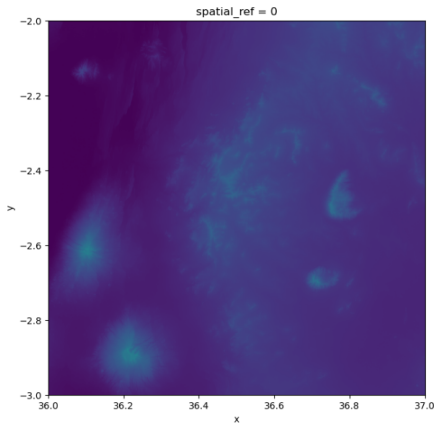
```
datasets[1]["band_data"].plot(ax=axes[0][1], vmax=5900, add_colorbar=False)
```

```
datasets[2]["band_data"].plot(ax=axes[1][0], vmax=5900, add_colorbar=False)
```

```
datasets[3]["band_data"].plot(ax=axes[1][1], vmax=5900, add_colorbar=False)
```



Vizualizimi i Pllakave (Tiles)



- Siç mund ta shohim ne kemi skedarë të shumtë raster të veçantë që ndodhen pranë njëri-tjetrit.
- Prandaj, ne duam t'i bashkojmë ato në një skedar të vetëm raster që mund të bëhet duke krijuar një mozaik raster.
- Mund të krijojmë një mozaik raster duke bashkuar këto grupe të dhënash me funksionin **merge_datasets()**:



Krijimi i Mozaikut Raster

```
# Krijoni një mozaik nga dërrasat  
mosaic = merge_datasets(datasets)  
  
# Shtoni një emër më intuitiv për variablin e të dhënave  
mosaic = mosaic.rename({"band_data": "elevation"})
```



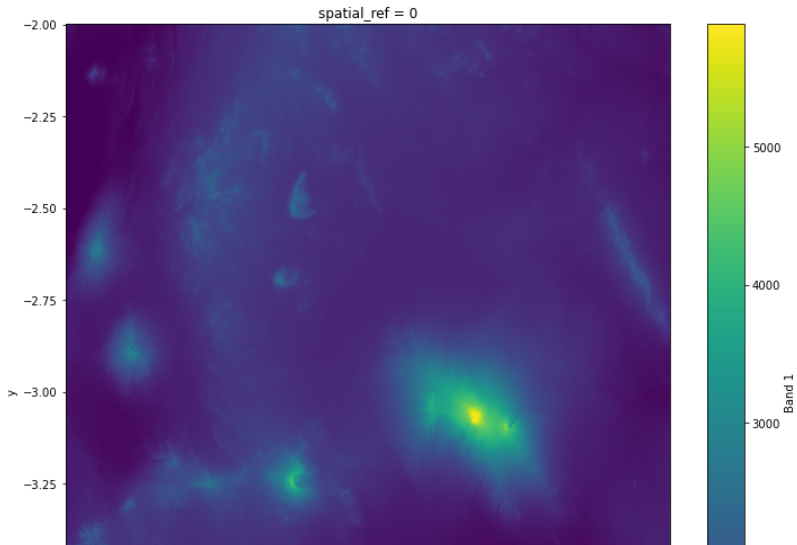
Vizualizoni mozaikun

```
mosaic["elevation"].plot(figsize=(12, 12))
```



Vizualizoni mozaikun

```
<matplotlib.collections.QuadMesh at 0x7f9df47b3a30>
```



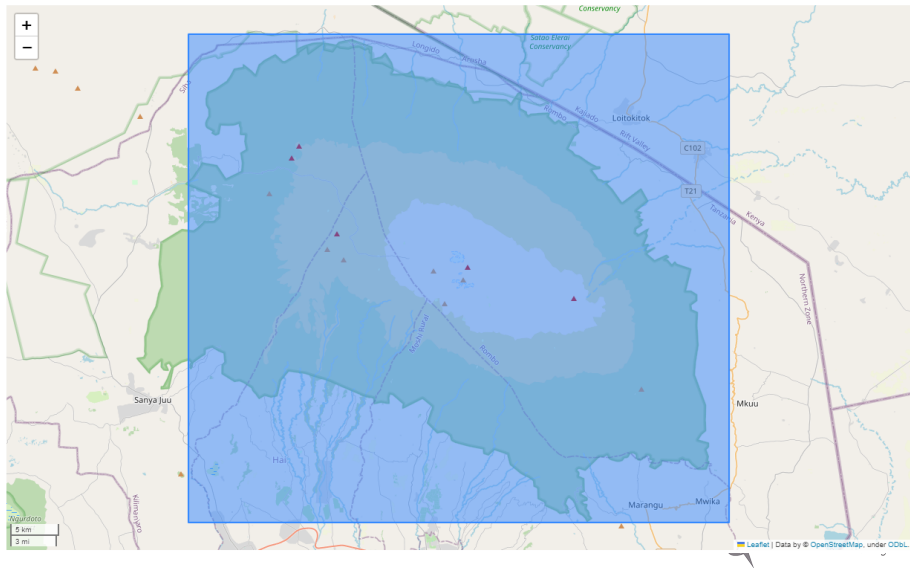
```
import geopandas as gpd
from shapely.geometry import box

# Koordinatat e kutisë kufizuese
minx = 37.1
miny = -3.3
maxx = 37.6
maxy = -2.85
```

```
# Krijoni një GeoDataFrame që do të përdoret për të prerë rasterin  
geom = box(minx, miny, maxx, maxy)  
clipping_gdf = gpd.GeoDataFrame({"geometry": [geom]}, index=[0], crs="epsg:4326")
```

```
# Eksploroni shtrirjen në hartë  
clipping_gdf.explore()
```

Prerja e Rasterit

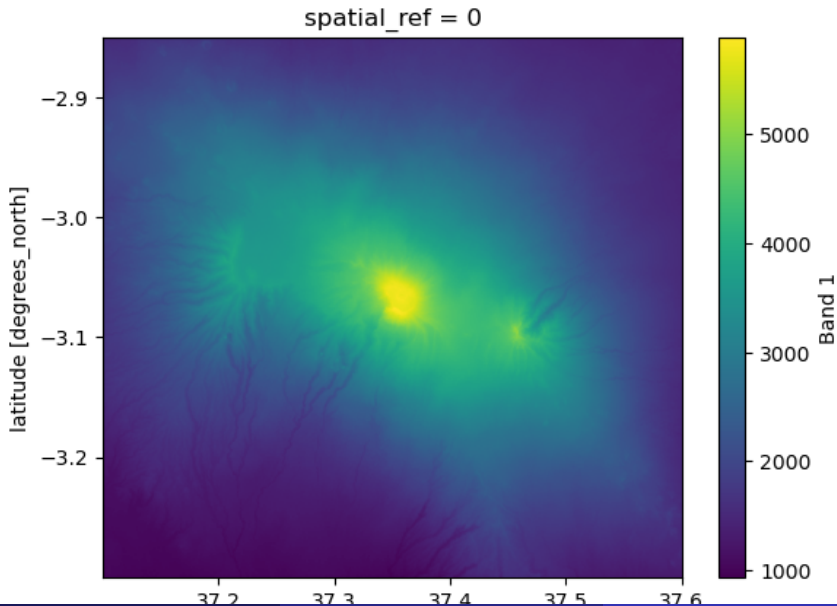


Prerja e Mozaikut me GeoDataFrame

```
# Priteni mozaikun me GeoDataFrame dhe specifikoni CRS  
kilimanjaro = mosaic.rio.clip(clipping_gdf.geometry, crs=mosaic.elevation.rio.crs)  
kilimanjaro["elevation"].plot()
```



Prerja e Mozaikut me GeoDataFrame



Ruajtja e Rasterit në një GeoTIFF

```
# Ruani file-in në GeoTIFF  
kilimanjaro.rio.to_raster("data/kilimanjaro.tif", compress="LZMA", tiled=True)
```



Section 2

Analiza e Modeleve Dixhitale të Lartësisë (DEM)



- **DEM** janë një lloj i zakonshëm i rasterit që përfaqëson lartësinë.
- Ky grup të dhënash përfaqëson lartësinë e Himalajeve në një rezolucion prej 1 km



Shkarkimi i Skedarit DEM

```
import urllib.request
```

```
# Shkarkoni file-in nga 'url' dhe ruajeni lokalisht nën 'file_name'
```

```
url = 'https://github.com/andrea-ballatore/open-geo-data-education/blob/main/datasets/digital_elevation_models/'
```

```
rast_file_name = 'data/dem_srtm_1km_himalayas_2009.tif'
```

```
urllib.request.urlretrieve(url, rast_file_name)
```



Hapja dhe Vizualizimi i DEM

```
import rasterio

# Hapni file-in DEM duke përdorur rasterio
him_rast = rasterio.open('data/dem_srtm_1km_himalayas_2009.tif')
```



Hapja dhe Vizualizimi i DEM

```
# Shfaqni informacionin e file-it  
print(him_rast.meta)  
print(him_rast.bounds)
```



Shfaqja e Vlerave të DEM

```
# Vini re se duhet të lexojmë një brez (sepse rasterio nuk e ngarkon atë)  
vals = him_rast.read(1, masked=True)
```



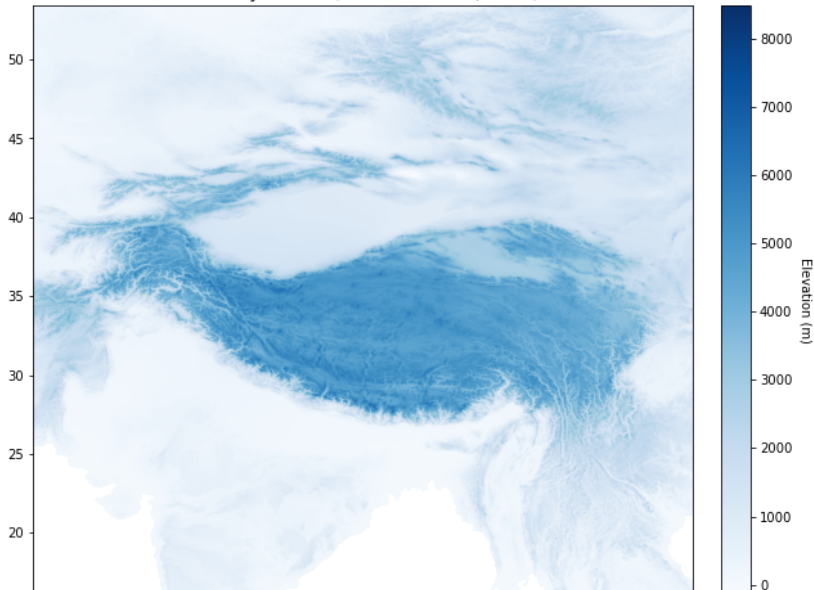
```
print("Vlera minimale (m):", vals.min())  
# vini re se për median përdorim np.median  
print("Vlera mesatare (m):", np.median(vals))  
print("Vlera maksimale (m):", vals.max())
```



```
plot_raster(him_rast, vals, 'Himalaya DEM (rezolucion 1km, 2009)', 'Elevation (m)')
```



Himalayas DEM (1km resolution, 2009)



Section 3

Operazione DEM me GDAL



- GDAL mund të përdoret për të kryer operacione të thjeshta në DEM pa i ngarkuar ato tërësisht në memorje.
- `gdal.DEMProcessing(...)` mbështet operacione të zakonshme si aspekti, pjerrësia dhe hijezimi i kodrës.



Përgatitja e Mjedisit

```
# Importoni paketën GDAL dhe rasterio
from osgeo import gdal
import rasterio
import os

# Sigurohuni që drejtoria e daljes ekziston
os.makedirs('tmp', exist_ok=True)

# Specifikoni skedarin hyrës të DEM
input_raster = 'data/dem_srtm_1km_himalayas_2009.tif'
```



Përgatitja e Mjedisit

```
# Shfaqni ndihmën për funksionin DEMProcessing  
help(gdal.DEMProcessing)
```



Llogaritja e Aspektit

```
# Llogaritni aspektin duke përdorur GDAL  
out_raster = 'tmp/dem_srtm_1km_himalayas_2009_aspect.tif'  
out = gdal.DEMProcessing(out_raster, input_raster, 'aspect')
```



Llogaritja e Aspektit

```
# Sigurohuni që file-i të shkruhet  
out.FlushCache()  
aspect_rast = rasterio.open(out_raster).read(1, masked=True)  
print("Gama e aspektit: ", aspect_rast.min(), aspect_rast.max())
```

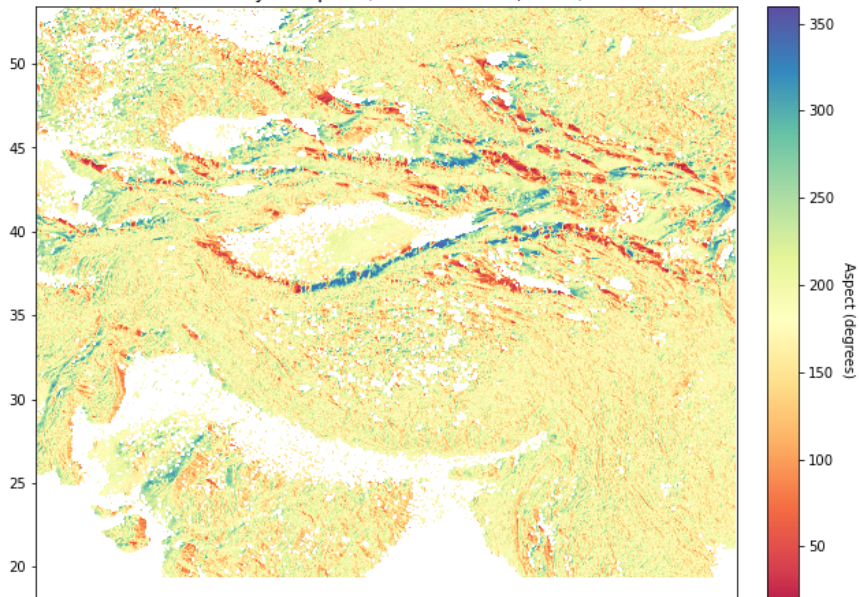


Llogaritja e Aspektit

```
# Vizualizoni aspektin e Himalajave  
plot_raster(rasterio.open(out_raster), aspect_rast,  
            'Aspekti i Himalajave (rezolucion 1 km, 2009)',  
            'Aspekti (gradë)', cmap="Spectral", width=3)
```



Himalayas Aspect (1km resolution, 2009)



```
# llogarisim hillshade  
out_raster = 'tmp/dem_srtm_1km_himalayas_2009_hillshade.tif'  
out = gdal.DEMProcessing(out_raster, input_raster, 'hillshade')
```



```
# sigurohemi që skedari u shkrua
out.FlushCache()
# out_raster duhet të ekzistojë
hillshade_rast = rasterio.open(out_raster).read(1, masked=True)
print("diapazoni i hillshade (në gradë):",hillshade_rast.min(),hillshade_rast.max())
```



```
plot_raster(rasterio.open(out_raster), hillshade_rast,  
            'Himalayas Hillshade (rezolucioni 1km, 2009)',  
            'Hillshade (degrees)', cmap="Greys", width=3)
```



Himalayas Hillshade (1km resolution, 2009)

