

Clase9_1_GeoPandas

May 20, 2022

1 Seminario de Lenguajes - Python

1.1 Cursada 2022

1.1.1 GeoPandas

2 GeoPandas

- Esta librería agrega soporte para manipular datos geoespaciales.
- Las dos estructuras principales extienden dos clases de pandas:
 - `geopandas.GeoDataFrame`, subclase de `pandas.DataFrame`,
 - `geopandas.GeoSeries`, subclase de `pandas.Series`,

Estas clases agregan los datos específicos a este tipo de datos, referidos a las geometrías: puntos, polígonos, etc.

- Más info en la [documentación oficial](#)

3 Vamos a ver algunas de las funcionalidades a través de un ejemplo: ubicación de rampas en CABA

- Dataset: rampas de accesibilidad - Relevamiento 2016 (CABA) [descarga csv](#)
- Archivo con la información geográfica de las comunas de CABA [descarga shapefile](#)

4 Comencemos ...

```
[76]: import pandas as pd
import geopandas as gpd
import matplotlib.pyplot as plt
import os.path
import os
```

```
[77]: dir_datasets = "rampas"
comunas_caba_shp = "comunas.shp"
rampas_relevamiento_2016 = "rampas-de-accesibilidad-relevamiento-2016.csv"

path_datasets = os.path.join(os.getcwd(), dir_datasets)
```

5 ¿Qué información contiene el archivo de información geográfica (comunas.shp)?

```
[78]: comunas = gpd.read_file(os.path.join(path_datasets, comunas_caba_shp))
```

```
[79]: type(comunas)
```

```
[79]: geopandas.geodataframe.GeoDataFrame
```

```
[82]: comunas.head(3)
```

```
[82]:
```

	ID	OBJETO	COMUNAS	\	BARRIOS	PERIMETRO	\
0	1	LIMITE COMUNAL	2.0		RECOLETA	21452.838648	
1	3	LIMITE COMUNAL	6.0		CABALLITO	10990.964471	
2	6	LIMITE COMUNAL	10.0		FLORESTA - MONTE CASTRO - VELEZ SANSFIELD - VE...	18332.037457	

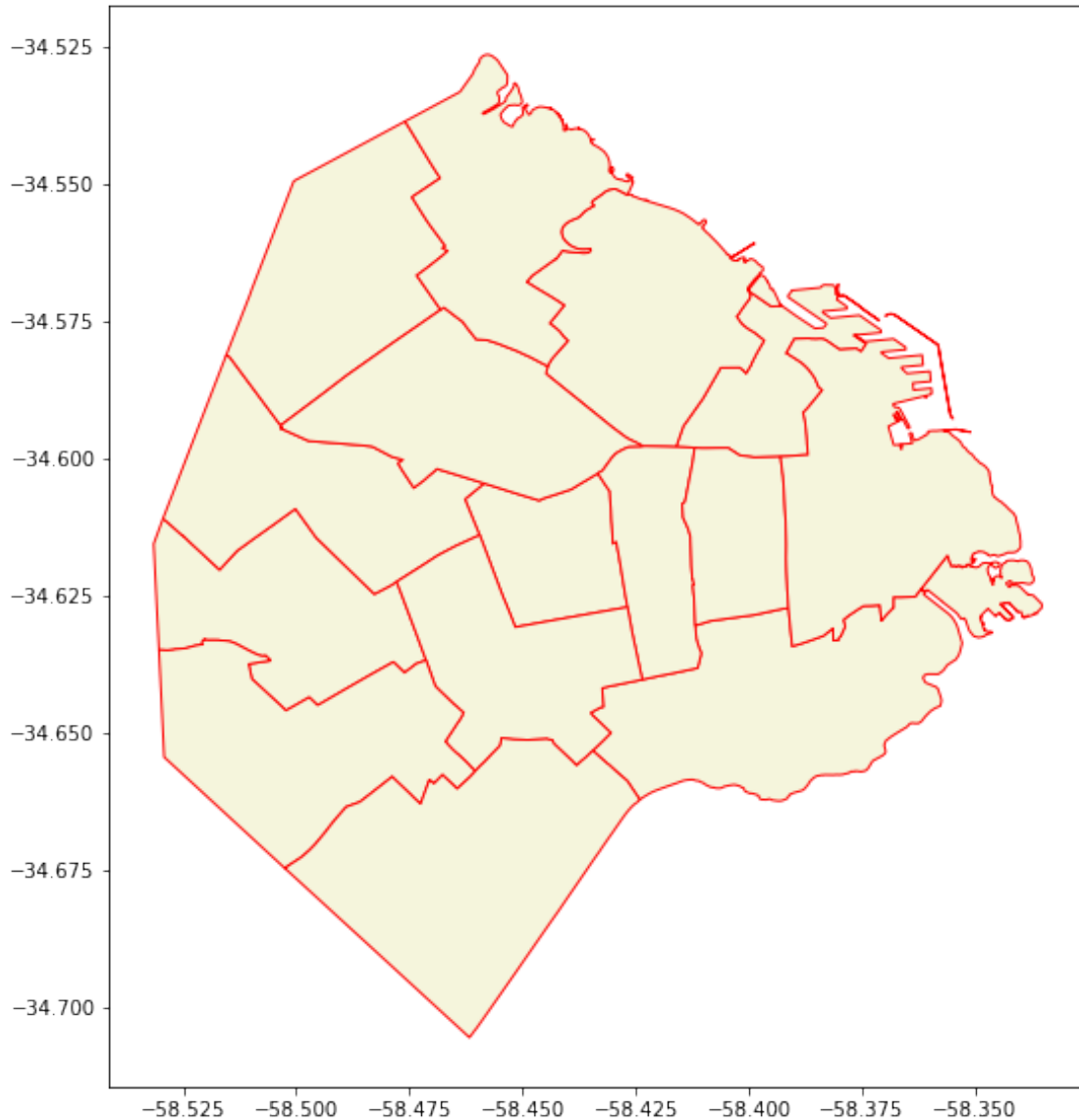
	AREA	geometry
0	6.317265e+06	POLYGON ((-58.38000 -34.57002, -58.38002 -34.5...
1	6.851029e+06	POLYGON ((-58.43061 -34.60705, -58.43056 -34.6...
2	1.265656e+07	POLYGON ((-58.48834 -34.62016, -58.48820 -34.6...

La columna **geometry** contiene la información geográfica de cada una de las comunas como tipo de geometría [polígono](#).

6 Graficamos

```
[83]: comunas.plot(figsize=(10,10), color='beige',edgecolor='red')
```

```
[83]: <AxesSubplot:>
```



7 Podemos agregar algunos datos al gráfico

Como podemos observar, el mapa anterior no nos brinda el nombre de cada una de las comunas, para poder subsanar el problema debemos trabajar un poco el **GeoDataFrame** realizando los siguientes pasos: Crear una nueva columna de tipo **POINT**. Este dato es importante ya que es en este punto, calculado con el método **representative_point()**, donde se va a escribir el nombre de la comuna sobre el mapa.

```
[84]: comunas['coords'] = comunas['geometry'].apply(lambda x: x.
↳ representative_point().coords[:])
```

```
[85]: comunas['coords']
```

```
[85]: 0      [(-58.39335394881411, -34.58402012780999)]
      1      [(-58.44345867055251, -34.61687384741095)]
      2      [(-58.503129090909304, -34.62748921603462)]
      3      [(-58.50082020876248, -34.60296451410308)]
      4      [(-58.49057305772952, -34.56625739628468)]
      5      [(-58.42270975961914, -34.57427408391895)]
      6      [(-58.4668147137596, -34.590124613219686)]
      7      [(-58.45423819580623, -34.554787950559515)]
      8      [(-58.391714309443955, -34.63994109590304)]
      9      [(-58.420549629232745, -34.618844705165436)]
     10      [(-58.44834809730983, -34.63526070464371)]
     11      [(-58.40227550909182, -34.61438802928427)]
     12      [(-58.496753683144135, -34.65374549776169)]
     13      [(-58.468149405683874, -34.678105831485006)]
     14      [(-58.36914454898066, -34.60589526999567)]
```

```
Name: coords, dtype: object
```

- Dado que el paso anterior nos devuelve una **GeoSerie** debemos quedarnos con el punto generado para cada registro del GeoDataFrame.

```
[86]: comunas['coords'] = [coords[0] for coords in comunas['coords']]
```

```
[87]: comunas['coords']
```

```
[87]: 0      (-58.39335394881411, -34.58402012780999)
      1      (-58.44345867055251, -34.61687384741095)
      2      (-58.503129090909304, -34.62748921603462)
      3      (-58.50082020876248, -34.60296451410308)
      4      (-58.49057305772952, -34.56625739628468)
      5      (-58.42270975961914, -34.57427408391895)
      6      (-58.4668147137596, -34.590124613219686)
      7      (-58.45423819580623, -34.554787950559515)
      8      (-58.391714309443955, -34.63994109590304)
      9      (-58.420549629232745, -34.618844705165436)
     10      (-58.44834809730983, -34.63526070464371)
     11      (-58.40227550909182, -34.61438802928427)
     12      (-58.496753683144135, -34.65374549776169)
     13      (-58.468149405683874, -34.678105831485006)
     14      (-58.36914454898066, -34.60589526999567)
```

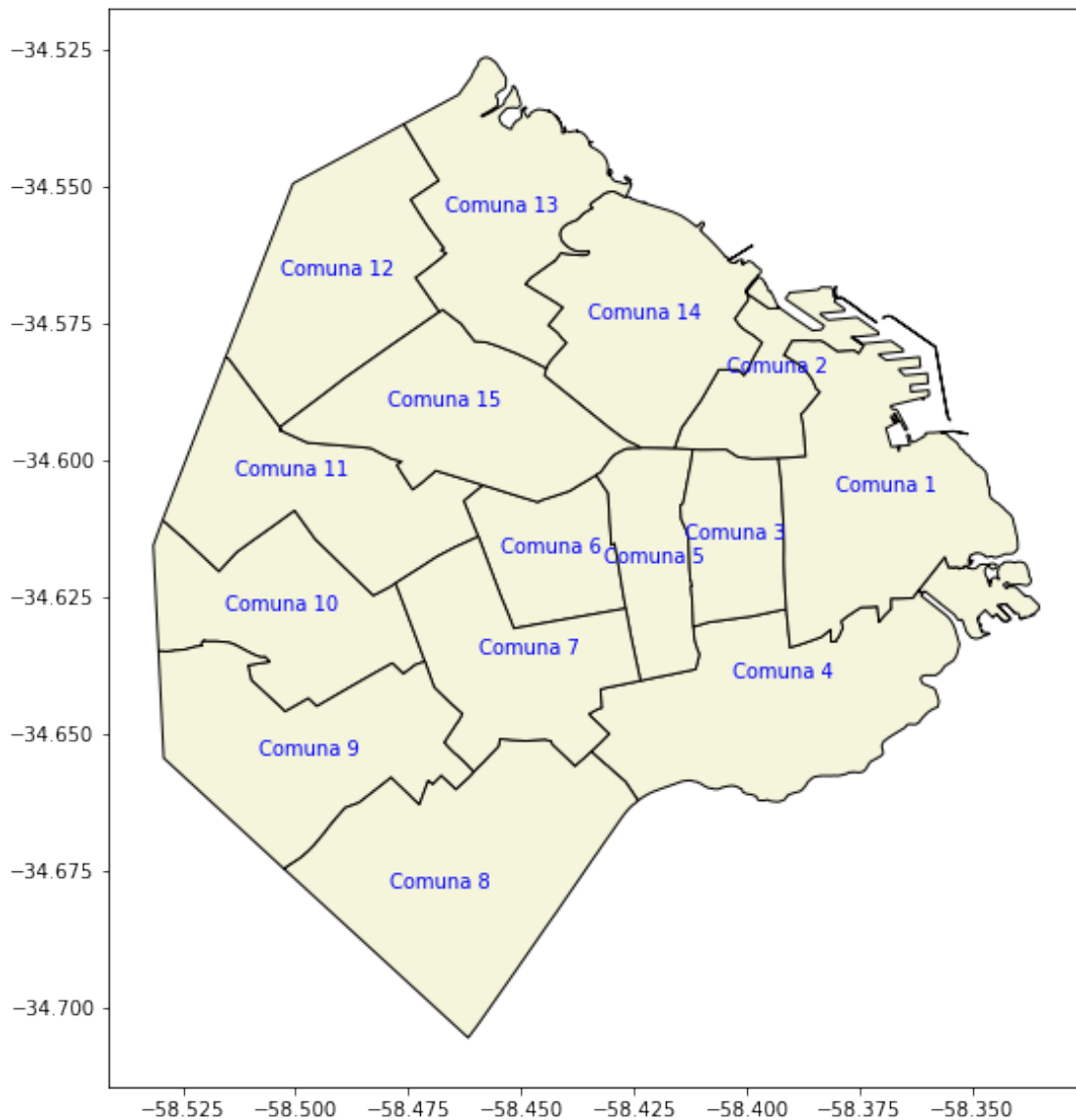
```
Name: coords, dtype: object
```

Por último, creamos un campo llamado **label** el cual completamos, para cada registro del GeoDataFrame, con la concatenación del string 'Comuna' más el dato contenido en la columna CO-MUNAS (es en esta columna donde se encuentra el número de comuna).

```
[88]: comunas['label'] = comunas.apply(lambda x: 'Comuna ' + str(int(x['COMUNAS'])), axis=1)
```

8 Y ahora graficamos

```
[89]: fig, ax = plt.subplots(figsize = (10,10))
comunas.plot(ax=ax, color='beige', edgecolor='black')
for idx, row in comunas.iterrows():
    plt.annotate(text=row['label'], xy=row['coords'],
horizontalalignment='center', color='blue')
```



9 Exploremos el dataset de las rampas

```
[90]: rampas_2016 = pd.read_csv(os.path.join(path_datasets,
↳rampas_relevamiento_2016), delimiter=';')
```

```
[91]: rampas_2016
```

```
[91]:
```

	X	Y	ID	MES	SEMANA	ZONA	\
0	-58.401517	-34.613463	1	AGOSTO	1 AL 6	2 Y 3	
1	-58.403174	-34.598833	2	AGOSTO	1 AL 6	2 Y 3	
2	-58.394427	-34.618371	3	AGOSTO	1 AL 6	2 Y 3	
3	-58.512667	-34.609169	4	AGOSTO	1 AL 6	4	
4	-58.510953	-34.609638	5	AGOSTO	1 AL 6	4	
...		
2950	-58.482653	-34.581977	2997	NOVIEMBRE	21 AL 26	15	
2951	-58.481805	-34.581305	2998	NOVIEMBRE	21 AL 26	15	
2952	-58.482766	-34.582043	2999	NOVIEMBRE	21 AL 26	15	
2953	-58.482867	-34.581925	3000	NOVIEMBRE	21 AL 26	15	
2954	-58.482791	-34.581881	3001	NOVIEMBRE	21 AL 26	15	

	CALLE	ALTURA	ESTADO	DOM_NORMA	\
0	ALBERTI	315.0	FINALIZADO	ALBERTI 315	
1	CORDOBA AV	2554.0	FINALIZADO	CORDOBA AV. 2554	
2	INDEPENDENCIA AV	1998.0	FINALIZADO	INDEPENDENCIA AV. 1998	
3	SIMBRON Y MARCOS PAZ	NaN	FINALIZADO	SIMBRON Y PAZ, MARCOS	
4	TINOGASTA Y ZURICH	NaN	FINALIZADO	TINOGASTA Y ZURICH	
...	
2950	BALLIVIAN	2896.0	EN EJECUCIÓN	BALLIVIAN 2896	
2951	BALLIVIAN	2799.0	EN EJECUCIÓN	BALLIVIAN 2799	
2952	BALLIVIAN	2902.0	EN EJECUCIÓN	BALLIVIAN 2902	
2953	BALLIVIAN	2901.0	EN EJECUCIÓN	BALLIVIAN 2901	
2954	BALLIVIAN	2899.0	EN EJECUCIÓN	BALLIVIAN 2899	

	DOM_GEO
0	315 ALBERTI
1	2554 CORDOBA AV.
2	1998 INDEPENDENCIA AV.
3	SIMBRON & PAZ, MARCOS
4	TINOGASTA & ZURICH
...	...
2950	2896 BALLIVIAN
2951	2799 BALLIVIAN
2952	2902 BALLIVIAN
2953	2901 BALLIVIAN
2954	2899 BALLIVIAN

```
[2955 rows x 11 columns]
```

Este archivo contiene la latitud y la longitud de la ubicación en el mapa para cada una de las rampas. Su [sistemas de referencia de coordenadas](#) es el [EPSG: 4326](#).

10 ¿Cómo agregamos los puntos donde se encuentran las rampas?

- Debemos crear las geometrías para cada una de las rampas contenidas en el dataset de rampas_2016.
- Para eso importamos de la librería shapely.geometry las geometría POINT

```
[92]: from shapely.geometry import Point
      geometry = [Point(xy) for xy in zip(rampas_2016["X"], rampas_2016["Y"])]
```

```
[93]: geometry[:3]
```

```
[93]: [<shapely.geometry.point.Point at 0x7f9aada17400>,
      <shapely.geometry.point.Point at 0x7f9aada07820>,
      <shapely.geometry.point.Point at 0x7f9aada05f30>]
```

11 Ahora creamos el GeoDataFrame ...

```
[94]: rampas_2016_gdf = gpd.GeoDataFrame(rampas_2016,
      crs='epsg:4326',
      geometry=geometry)
```

```
[95]: rampas_2016_gdf.head()
```

```
[95]:
```

	X	Y	ID	MES	SEMANA	ZONA	CALLE \
0	-58.401517	-34.613463	1	AGOSTO	1 AL 6	2 Y 3	ALBERTI
1	-58.403174	-34.598833	2	AGOSTO	1 AL 6	2 Y 3	CORDOBA AV
2	-58.394427	-34.618371	3	AGOSTO	1 AL 6	2 Y 3	INDEPENDENCIA AV
3	-58.512667	-34.609169	4	AGOSTO	1 AL 6	4	SIMBRON Y MARCOS PAZ
4	-58.510953	-34.609638	5	AGOSTO	1 AL 6	4	TINOGASTA Y ZURICH

	ALTURA	ESTADO	DOM_NORMA	DOM_GEO \
0	315.0	FINALIZADO	ALBERTI 315	315 ALBERTI
1	2554.0	FINALIZADO	CORDOBA AV. 2554	2554 CORDOBA AV.
2	1998.0	FINALIZADO	INDEPENDENCIA AV. 1998	1998 INDEPENDENCIA AV.
3	NaN	FINALIZADO	SIMBRON Y PAZ, MARCOS	SIMBRON & PAZ, MARCOS
4	NaN	FINALIZADO	TINOGASTA Y ZURICH	TINOGASTA & ZURICH

```
      geometry
0 POINT (-58.40152 -34.61346)
1 POINT (-58.40317 -34.59883)
2 POINT (-58.39443 -34.61837)
3 POINT (-58.51267 -34.60917)
4 POINT (-58.51095 -34.60964)
```

¿Qué diferencias tiene con el dataframe original?

12 El estado de las rampas

```
[96]: rampas_2016_gdf['ESTADO'].unique()
```

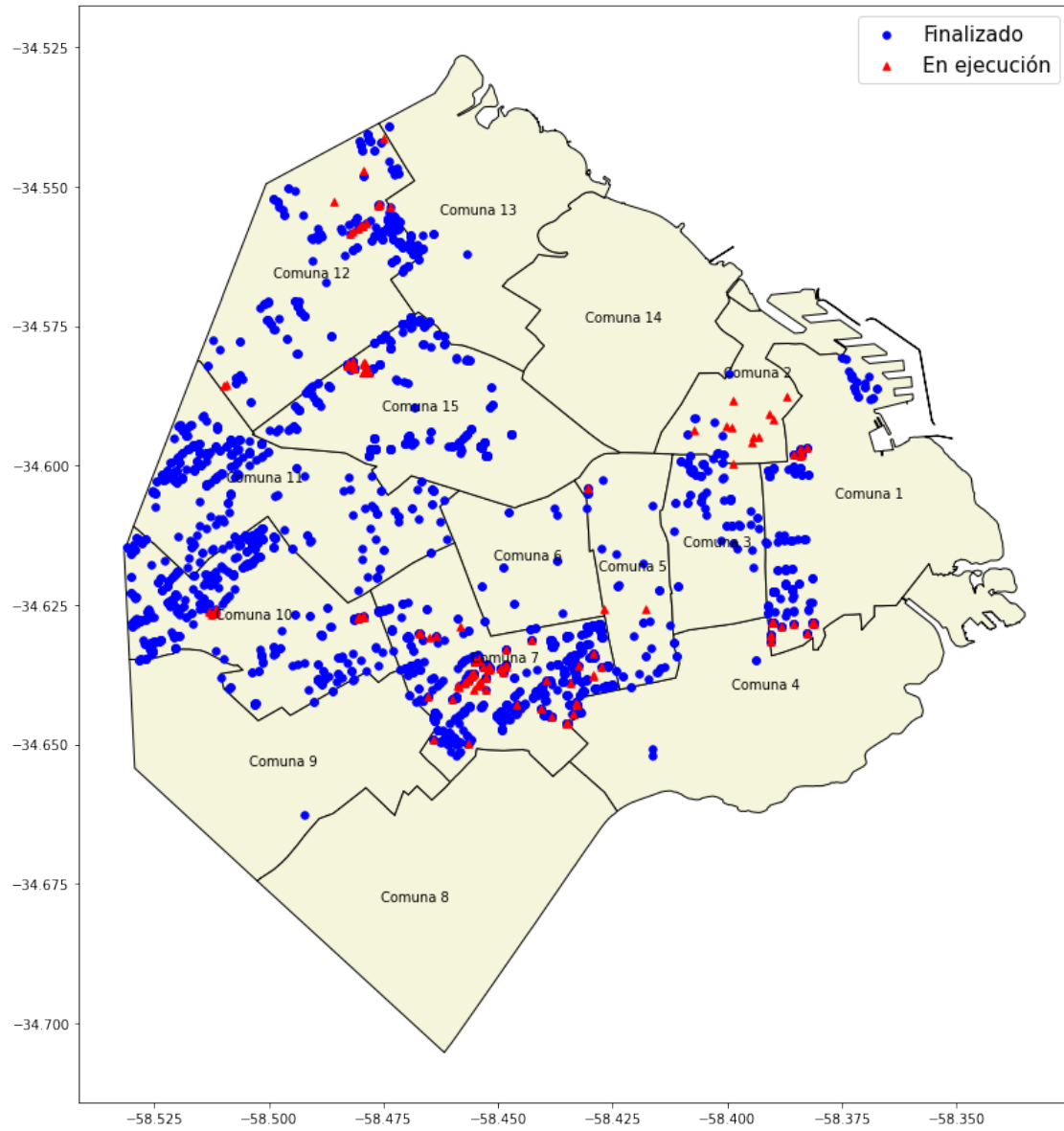
```
[96]: array(['FINALIZADO', 'EN EJECUCIÓN'], dtype=object)
```

Generamos el mapa con las marcas correspondientes según el estado. - Tabla de colores:
https://matplotlib.org/stable/gallery/color/named_colors.html

```
[97]: fig, ax = plt.subplots(figsize = (15,15))
      comunas.plot(ax = ax, color='beige', edgecolor='black')
      for idx, row in comunas.iterrows():
          plt.annotate(text=row['label'], xy=row['coords'],
                      ↪horizontalalignment='center', color='black')

      rampas_2016_gdf[rampas_2016_gdf['ESTADO']=='FINALIZADO'].plot(ax=ax,
          ↪markersize=30, color='blue', marker='o', label='Finalizado')
      rampas_2016_gdf[rampas_2016_gdf['ESTADO']=='EN EJECUCIÓN'].plot(ax=ax,
          ↪markersize=30, color='red', marker='^', label='En ejecución')
      plt.legend(prop={'size': 15})
```

```
[97]: <matplotlib.legend.Legend at 0x7f9ab49d9f60>
```

13 Seguimos la próxima ...