Seminario de proyectos II

Unidad 2. Actividad 2A. Reporte. Aplicación de las herramientas de preprocesamiento

Claudio Daniel Pacheco Castro

Introducción

El presente documento muestra el desarrollo de la descarga de información así como de la limpieza de la misma para poder contar con datos que, posteriormente, se puedan utilizar para la definición de un modelo de clasificación.

Desarrollo de la actividad

Importar las librerías necesarias

```
In []: #Importar Librerías
   import pandas as pd
   import os
   import zipfile
   import shutil
   import ee
   import requests
   import zipfile
   import zipfile
   import jo
   from matplotlib import pyplot as plt
```

El primer paso consiste en definir el directorio de trabajo y, dentro de este, el de descarga de información.

Descarga de información a nivel manzana

Una vez definido el directorio y creada la carpeta de descarga, se procede a descargarla la información del INEGI. Para este caso, se utilizan los datos del Censo de Población y Vivienda 2020 a nivel manzana.

```
In [ ]: #URL básica para descarga de archivos
    url_basica="https://www.inegi.org.mx/contenidos/programas/ccpv/2020/datosabiertos/a
```

Con la URL básica, se obtiene la información de cada una de las entidades federativas:

```
In [ ]: #Descargar archivos y descomprimir archivos
        for entidad in range(1,33):
            #Si existe el archivo, no se descarga
            if os.path.exists("datos/conjunto_de_datos_ageb_urbana_01_cpv2020.csv"):
            else:
                 if entidad<10:</pre>
                    url=url_basica+"0"+str(entidad)+"_cpv2020_csv.zip"
                 else:
                    url=url_basica+str(entidad)+"_cpv2020_csv.zip"
        #Descargar archivo
                 os.system("curl -o datos/entidad "+str(entidad)+".zip "+url)
        #Descomprimir archivo
                with zipfile.ZipFile("datos/entidad_"+str(entidad)+".zip","r") as zip_ref:
                    zip_ref.extractall("datos")
        #Eliminar archivo zip
                 os.remove("datos/entidad_"+str(entidad)+".zip")
In [ ]: #Sacar de la carpeta conjunto de datos el archivo csv de cada entidad
        for entidad in range(1,33):
            if entidad<10:</pre>
                 shutil.move("datos/ageb_mza_urbana_0"+str(entidad)+"_cpv2020/conjunto_de_da
            else:
                 shutil.move("datos/ageb_mza_urbana_"+str(entidad)+"_cpv2020/conjunto_de_dat
In [ ]: #Eliminar las carpetas del directorio de trabajo si existen
        for entidad in range(1,33):
            if entidad<10:</pre>
                 if os.path.exists("datos/ageb_mza_urbana_"+"0"+str(entidad)+"_cpv2020"):
                     shutil.rmtree("datos/ageb_mza_urbana_"+"0"+str(entidad)+"_cpv2020")
            else:
                 if os.path.exists("datos/ageb_mza_urbana_"+str(entidad)+"_cpv2020"):
                     shutil.rmtree("datos/ageb_mza_urbana_"+str(entidad)+"_cpv2020")
```

Al finalizar la descarga y descompresión de la información, se procede a unir los archivos en uno solo:

```
#Pegar todos los archivos csv en una sola data frame
        df=pd.DataFrame()
        for entidad in range(1,33):
            if entidad<10:</pre>
                df_temp=pd.read_csv("datos/conjunto_de_datos_ageb_urbana_"+"0"+str(entidad)
            else:
                df temp=pd.read csv("datos/conjunto de datos ageb urbana "+str(entidad)+" c
            df=pd.concat([df,df_temp],axis=0)
            print("Se ha agregado la entidad "+str(entidad)," a la dataframe")
        #Imprimir el número de registros con separadores de miles
        print("Se concluyó la concatenación. El conjunto de datos cuenta con "+str(df.shape
        df.columns=df.columns.str.lower()
        #Eliminar todos los archivos csv de la carpeta datos
        #archivos=[x for x in os.listdir('datos') if x.endswith('.csv')]
        #for archivo in archivos:
             os.remove("datos/"+archivo)
        Se ha agregado la entidad 1 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 2 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 3 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 4 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 5 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 6 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 7 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 8 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 9 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 10 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 11 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 12 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 13 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 14 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 15 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 16 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 17 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 18 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 19 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 20 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 21 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 22 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 23 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 24 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 25 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 26 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 27 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 28 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 29 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 30 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 31 a la dataframe
        Se ha agregado la entidad 32 a la dataframe
        Se concluyó la concatenación. El conjunto de datos cuenta con 230 columnas y 1,68
        3,504 registros
In [ ]: #Mostrar todos los nombres de las columnas
        print(df.columns.tolist())
```

['entidad', 'nom_ent', 'mun', 'nom_mun', 'loc', 'nom_loc', 'ageb', 'mza', 'pobto t', 'pobfem', 'pobmas', 'p_0a2', 'p_0a2_f', 'p_0a2_m', 'p_3ymas', 'p_3ymas_f', 'p_ 3ymas_m', 'p_5ymas', 'p_5ymas_f', 'p_5ymas_m', 'p_12ymas', 'p_12ymas_f', 'p_12ymas _m', 'p_15ymas', 'p_15ymas_f', 'p_15ymas_m', 'p_18ymas', 'p_18ymas_f', 'p_18ymas_ m', 'p_3a5', 'p_3a5_f', 'p_3a5_m', 'p_6a11', 'p_6a11_f', 'p_6a11_m', 'p_8a14', 'p_ 8a14_f', 'p_8a14_m', 'p_12a14', 'p_12a14_f', 'p_12a14_m', 'p_15a17', 'p_15a17_f', 'p_15a17_m', 'p_18a24', 'p_18a24_f', 'p_18a24_m', 'p_15a49_f', 'p_60ymas', 'p_60ym as_f', 'p_60ymas_m', 'rel_h_m', 'pob0_14', 'pob15_64', 'pob65_mas', 'prom hnv', 'p nacent', 'pnacent f', 'pnacent m', 'pnacoe', 'pnacoe f', 'pnacoe m', 'pres2015', 'pres2015_f', 'pres2015_m', 'presoe15', 'presoe15_f', 'presoe15_m', 'p3ym_hli', 'p 3ym_hli_f', 'p3ym_hli_m', 'p3hlinhe', 'p3hlinhe_f', 'p3hlinhe_m', 'p3hli_he', 'p3h li_he_f', 'p3hli_he_m', 'p5_hli', 'p5_hli_nhe', 'p5_hli_he', 'phog_ind', 'pob_afr o', 'pob_afro_f', 'pob_afro_m', 'pcon_disc', 'pcdisc_mot', 'pcdisc_vis', 'pcdisc_l eng', 'pcdisc_aud', 'pcdisc_mot2', 'pcdisc_men', 'pcon_limi', 'pclim_csb', 'pclim_ vis', 'pclim_haco', 'pclim_oaud', 'pclim_mot2', 'pclim_re_co', 'pclim_pmen', 'psin d_lim', 'p3a5_noa', 'p3a5_noa_f', 'p3a5_noa_m', 'p6a11_noa', 'p6a11_noaf', 'p6a11_ noam', 'p12a14noa', 'p12a14noaf', 'p12a14noam', 'p15a17a', 'p15a17a_f', 'p15a17a_ m', 'p18a24a', 'p18a24a_f', 'p18a24a_m', 'p8a14an', 'p8a14an_f', 'p8a14an_m', 'p15 ym_an', 'p15ym_an_f', 'p15ym_an_m', 'p15ym_se', 'p15ym_se_f', 'p15ym_se_m', 'p15pr i_in', 'p15pri_inf', 'p15pri_inm', 'p15pri_co', 'p15pri_cof', 'p15pri_com', 'p15se c_in', 'p15sec_inf', 'p15sec_inm', 'p15sec_co', 'p15sec_cof', 'p15sec_com', 'p18ym _pb', 'p18ym_pb_f', 'p18ym_pb_m', 'graproes', 'graproes_f', 'graproes_m', 'pea', 'pea_f', 'pea_m', 'pe_inac', 'pe_inac_f', 'pe_inac_m', 'pocupada', 'pocupada_f', 'pocupada_m', 'pdesocup', 'pdesocup_f', 'pdesocup_m', 'psinder', 'pder_ss', 'pder_ imss', 'pder_iste', 'pder_istee', 'pafil_pdom', 'pder_segp', 'pder_imssb', 'pafil_ ipriv', 'pafil_otrai', 'p12ym_solt', 'p12ym_casa', 'p12ym_sepa', 'pcatolica', 'pro _crieva', 'potras_rel', 'psin_relig', 'tothog', 'hogjef_f', 'hogjef_m', 'pobhog', 'phogjef_f', 'phogjef_m', 'vivtot', 'tvivhab', 'tvivpar', 'vivpar_hab', 'vivparh_c v', 'tvivparhab', 'vivpar_des', 'vivpar_ut', 'ocupvivpar', 'prom_ocup', 'pro_ocup_ c', 'vph_pisodt', 'vph_pisoti', 'vph_1dor', 'vph_2ymasd', 'vph_1cuart', 'vph_2cuar t', 'vph 3ymasc', 'vph_c_elec', 'vph_s_elec', 'vph_aguadv', 'vph_aeasp', 'vph_agua 'vph_tinaco', 'vph_cister', 'vph_excsa', 'vph_letr', 'vph_drenaj', 'vph_nodre n', 'vph_c_serv', 'vph_ndeaed', 'vph_dsadma', 'vph_ndacmm', 'vph_snbien', 'vph_ref ri', 'vph_lavad', 'vph_hmicro', 'vph_autom', 'vph_moto', 'vph_bici', 'vph_radio', 'vph_tv', 'vph_pc', 'vph_telef', 'vph_cel', 'vph_inter', 'vph_stvp', 'vph_spmvpi', 'vph_cvj', 'vph_sinrtv', 'vph_sinltc', 'vph_sincint', 'vph_sintic']

In []: df

: er	ntidad	nom_ent	mun	nom_mun	loc	nom_loc	ageb	mza	pobtot	ро
0	1	Aguascalientes	0	Total de la entidad Aguascalientes	0	Total de la entidad	0000	0	1425607	72
1	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0	Total del municipio	0000	0	948990	48
2	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Total de la localidad urbana	0000	0	863893	44
3	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Total AGEB urbana	0017	0	2237	
4	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017	1	170	
•••										
33839	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	18	2	
33840	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	19	0	
33841	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	20	0	
33842	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	21	2	
33843	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	800	26	

1683504 rows × 230 columns

Dado que únicamente nos interesan las variables de vivienda, se procede a eliminar las demás:

```
In [ ]: df= df.iloc[:, list(range(8)) + list(range(177, len(df.columns)))]
    print("El conjunto de datos cuenta con "+str(df.shape[1])+" columnas y "+str("{:,}"
    df
```

El conjunto de datos cuenta con 61 columnas y 1,683,504 registros

Out[

]:		entidad	nom_ent	mun	nom_mun	loc	nom_loc	ageb	mza	vivtot	tvivh
	0	1	Aguascalientes	0	Total de la entidad Aguascalientes	0	Total de la entidad	0000	0	463972	3866
	1	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0	Total del municipio	0000	0	313256	2669
	2	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Total de la localidad urbana	0000	0	286646	2462
	3	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Total AGEB urbana	0017	0	1288	6
	4	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017	1	82	
	•••										
	33839	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	18	3	
	33840	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	19	1	
	33841	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	20	0	
	33842	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	21	1	
	33843	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	800	11	
	1683504	1 rows ×	61 columns								
											•
1:	df.inf	0()									

In []: df.info()

4

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
Int64Index: 1683504 entries, 0 to 33843
Data columns (total 61 columns):

Data	COTAIILIS (COL	at of co.	Lullins):	
#	Column	Non-Null	l Count	Dtype
0	entidad	1683504	non-null	int64
1	nom_ent	1683504	non-null	object
2	mun	1683504	non-null	int64
3	nom_mun	1683504	non-null	object
4	loc	1683504	non-null	int64
5	nom_loc	1683504	non-null	object
6	ageb	1683504	non-null	object
7	mza ·	1683504	non-null	int64
8	vivtot	1683504	non-null	int64
9	tvivhab	1683504	non-null	object
10	tvivpar	1683504	non-null	object
11	vivpar_hab	1683504	non-null	object
12	vivparh_cv	1683504	non-null	object
13	tvivparhab	1683504	non-null	object
14	vivpar_des	1683504	non-null	object
15	vivpar_ut	1683504	non-null	object
16	ocupvivpar	1683504	non-null	object
17	prom_ocup	1683504	non-null	object
18	pro_ocup_c	1683504	non-null	object
19	vph_pisodt	1683504	non-null	object
20	vph_pisoti	1683504	non-null	object
21	vph_1dor	1683504	non-null	object
22	vph_2ymasd	1683504	non-null	object
23	vph_1cuart	1683504	non-null	object
24	vph_2cuart	1683504	non-null	object
25	vph_3ymasc	1683504	non-null	object
26	vph_c_elec	1683504	non-null	object
27	vph_s_elec	1683504	non-null	object
28	vph_aguadv	1683504	non-null	object
29	vph_aeasp	1683504	non-null	object
30	vph_aguafv	1683504	non-null	object
31 32	vph_tinaco	1683504 1683504	non-null	object
	vph_cister			object
33	<pre>vph_excsa vph letr</pre>	1683504	non-null	object
34	vph_drenaj	1683504	non-null	object
35 36	vph_nodren	1683504 1683504	non-null	object object
			non-null	object
37 38	<pre>vph_c_serv vph_ndeaed</pre>	1683504 1683504	non-null	object
39	vph_dsadma	1683504	non-null	object
40	vph_ndacmm	1683504	non-null	object
41	vph_ndaciiiii	1683504	non-null	object
42	vph_refri	1683504	non-null	object
43	vph_lavad			_
43 44	vpn_iavau vph_hmicro	1683504 1683504	non-null	object object
45	vph_autom	1683504	non-null	object
46	vph_moto	1683504	non-null	object
47	vph_bici		non-null	object
47	vph_radio	1683504	non-null	object
46 49	vph_tv	1683504	non-null	object
49 50	vpn_cv vph_pc	1683504 1683504	non-null	_
שכ	νριι_ρς	1000004	HOH-HULL	object

```
51 vph_telef 1683504 non-null object
52 vph_cel 1683504 non-null object
53 vph_inter 1683504 non-null object
54 vph_stvp 1683504 non-null object
55 vph_spmvpi 1683504 non-null object
56 vph_cvj 1683504 non-null object
57 vph_sinrtv 1683504 non-null object
58 vph_sinltc 1683504 non-null object
59 vph_sincint 1683504 non-null object
60 vph_sintic 1683504 non-null object
dtypes: int64(5), object(56)
memory usage: 796.3+ MB
```

Eliminar agregados

Estos conjuntos de información cuentan con agregados por entidad, municipio, localidad y manzana. Para este caso, únicamente nos interesa la información a nivel manzana, por lo que se procede a eliminar los agregados:

```
In []: #Eliminar agregados de entidad.
    df=df[df['mun']!=0]
    #Eliminar agregados de municipio.
    df=df[df['loc']!=0]
    #Eliminar agregados de localidad.
    df=df[df['ageb']!='0000']
    #Eliminar agregados de manzana.
    df=df[df['mza']!=0]
In []: df
```

Out[

]:		entidad	nom_ent	mun	nom_mun	loc	nom_loc	ageb	mza	vivtot	tvivha
	4	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017	1	82	į
	5	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017	2	83	į
	6	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017	3	84	ï
	7	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017	4	84	ĩ
	8	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017	5	68	2
	•••										
	33839	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	18	3	
	33840	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	19	1	
	33841	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	20	0	
	33842	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	21	1	
	33843	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	800	11	

1611448 rows × 61 columns

```
In [ ]: print("El conjunto de datos cuenta con "+str(df.shape[1])+" columnas y "+str("{:,}"
```

El conjunto de datos cuenta con 61 columnas y 1,611,448 registros

Transformación de variables a numérico

Para poder trabajar con los datos, es necesario que las variables sean numéricas. En algunos casos, por el nivel de desagregación, las variables cuentan con un "*". Estos se sustituirán por NA. Para mayor facilidad, se creará una copia de la df para no tener que correr el código en su totalidad.

Out[]:		entidad	nom_ent	mun	nom_mun	loc	nom_loc	ageb	mza	vivtot	tvivha
	4	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017	1	82	54
	5	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017	2	83	52
	6	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017	3	84	55
	7	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017	4	84	57
	8	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017	5	68	48
	•••										
	33839	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	18	3	1
	33840	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	19	1	Na
	33841	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	20	0	0
	33842	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	21	1	1
	33843	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	800	11	7

1611448 rows × 61 columns

Eliminar información de manzanas que no tienen viviendas o que son NAs

```
In []: #Eliminar manzanas sin viviendas o con NaN

df_limpia=df_limpia[df_limpia['tvivparhab']!=0]

df_limpia=df_limpia[df_limpia['tvivparhab'].notna()]

df_limpia
```

Out[]:		entidad	nom_ent	mun	nom_mun	loc	nom_loc	ageb	mza	vivtot	tvivha
3	4	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017	1	82	54
	5	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017	2	83	52
	6	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017	3	84	55
	7	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017	4	84	57
	8	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017	5	68	48
	•••										
	33828	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	7	8	6
	33831	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	10	6	4
	33834	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	13	13	11
	33838	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	17	5	3
	33843	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	800	11	7

1305275 rows × 61 columns

Construcción de la clave geoestadística

Para poder realizar el vínculo información geográfica, se debe construir la clave geoestadística cocatenando la clave de entidad, la de municipio, la de localidad, ageb y manzana. Al final, se debe obtener una variable de tipo string con una longitud de 16 caracteres.

```
In [ ]: df_limpia['cvegeo'] = df_limpia['entidad'].astype(str).str.zfill(2) + df_limpia['mu
In [ ]: df_limpia
```

Out[]:		entidad	nom_ent	mun	nom_mun	loc	nom_loc	ageb	mza	vivtot	tvivha
3	4	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017	1	82	54
	5	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017	2	83	52
	6	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017	3	84	55
	7	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017	4	84	57
	8	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017	5	68	48
	•••										
	33828	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	7	8	6
	33831	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	10	6	4
	33834	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	13	13	11
	33838	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	17	5	3
	33843	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123	800	11	7

1305275 rows × 62 columns

```
In []: #Colocar La variable cvegeo al principio
    df_limpia=df_limpia[['cvegeo']+df_limpia.columns.tolist()[:-1]]

In []: #Mostrar todas Las columnas
    pd.set_option('display.max_columns', None)
    df_limpia
```

Out[]:		cvegeo	entidad	nom_ent	mun	nom_mun	loc	nom_loc	ageb
	4	0100100010017001	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017
	5	0100100010017002	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017
	6	0100100010017003	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017
	7	0100100010017004	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017
	8	0100100010017005	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017
	•••								
	33828	3205800010123007	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123
	33831	3205800010123010	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123
	33834	3205800010123013	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123
	33838	3205800010123017	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123
	33843	3205800010123800	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123
	130527	5 rows × 62 columi	ns						

Se realiza la comprobación de la longitud de la variable cvegeo:

```
In [ ]: #Obtener resumen de Largo de cvegeo
df_limpia['cvegeo'].str.len().value_counts()
```

Out[]: 16 1305275

Name: cvegeo, dtype: int64

Cálculo de porcentajes respecto a tvivparhab

Para poder calcular un indicador en conjunto, en este caso, una aproximación del rezago habitacional, se calculan todas las variables como porcentaje respecto a la variable *tvivparhab* la cual representa el número total de viviendas particulares habitadas en la manzana.

```
In [ ]: #Dividir todas las variables entre tvivparhab y multiplicar por 100.
    df_limpia.iloc[:,20:]=df_limpia.iloc[:,20:].div(df_limpia['tvivparhab'],axis=0).mul
In [ ]: df_limpia
```

Out[

]:		cvegeo	entidad	nom_ent	mun	nom_mun	loc	nom_loc	ageb
	4	0100100010017001	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017
	5	0100100010017002	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017
	6	0100100010017003	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017
	7	0100100010017004	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017
	8	0100100010017005	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	1	Aguascalientes	0017
	•••								
	33828	3205800010123007	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123
	33831	3205800010123010	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123
	33834	3205800010123013	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123
	33838	3205800010123017	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123
	33843	3205800010123800	32	Zacatecas	58	Santa María de la Paz	1	Santa María de la Paz	0123
	130527	5 rows × 62 columi	ns						

Estadística descriptiva

```
In [ ]: #Hacer describe con las variables de la 20 en adelante. No usar notación científica
pd.set_option('display.float_format', lambda x: '%.3f' % x)
df_limpia.iloc[:,20:].describe()
```

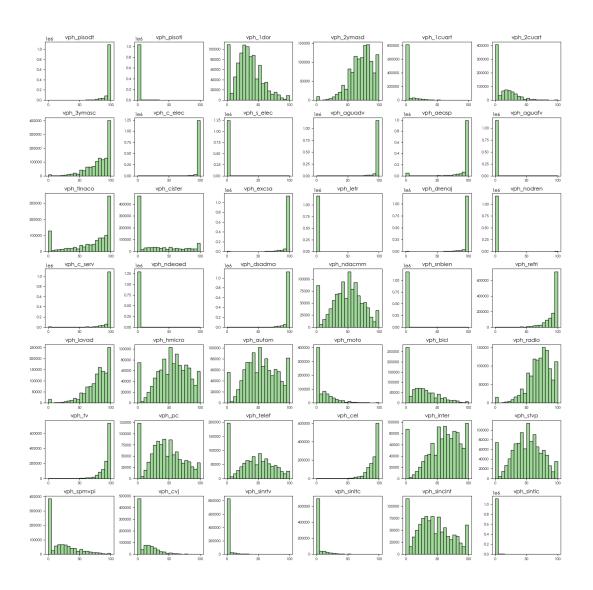
Out[]:		vph_pisodt	vph_pisoti	vph_1dor	vph_2ymasd	vph_1cuart	vph_2cuart	vph_3ymasc	
	count	1291833.000	1085389.000	971784.000	1211288.000	980280.000	863506.000	1239892.000	1
	mean	97.241	1.279	33.237	71.357	3.888	14.170	81.501	
	std	7.736	7.283	20.777	18.631	10.815	17.536	19.218	
	min	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	0.000	
	25%	100.000	0.000	20.000	60.000	0.000	0.000	71.429	
	50%	100.000	0.000	31.579	73.333	0.000	9.091	85.714	
	75%	100.000	0.000	45.455	84.615	0.000	23.913	100.000	
	max	100.000	100.000	100.000	100.000	100.000	100.000	100.000	

Histogramas

```
In []: plt.rcParams['font.family'] = 'Century Gothic'
#Título de la figura
df_limpia.iloc[:,20:].hist(figsize=(20,20),bins=20, color='#a1d99b', edgecolor='bla
#Titulo de la figura
plt.suptitle("Histogramas de las variables de vivienda", fontsize=20, fontweight='b
#Fuente
plt.figtext(0.99, 0.01, 'Fuente: INEGI. Censo de Población y Vivienda 2020. Microda
```

Out[]: Text(0.99, 0.01, 'Fuente: INEGI. Censo de Población y Vivienda 2020. Microdatos. h ttps://www.inegi.org.mx/programas/ccpv/2020/#Microdatos')

Histogramas de las variables de vivienda



Función para descarga de imágenes satelitales

Para el proyecto, se utilizarán imágenes satelitales. Éstas se obtendrán de la plataforma de Google Earth Engine. Para poder descargarlas, se define un directorio en donde se descará la información.

Una vez que se cuenta con el directorio, se procede a definir la función que descargará la información. Esta función recibe como parámetros una lista de coordenadas que representan el área de interés, el rango de fechas en el que se desea obtener los datoz y el nomnbre del estado al que pertenecen las coordenadas:

```
In [ ]: def download_landsat_image(polygon_coords, start_date, end_date, state_name):
            # Se incializa la API de Earth Engine
            ee.Initialize()
            # Polígono de interés
            polygon = ee.Geometry.Polygon(polygon_coords)
            # Colleción de imágenes de Landsat 8
            landsat = ee.ImageCollection('LANDSAT/LC08/C01/T1 TOA') \
                        .filterDate(start_date, end_date) \
                        .filterBounds(polygon) \
                        .sort('CLOUD COVER') \
                        .first()
            # Parámetros de exportación.
            export_params = {
                 'image': landsat,
                'description': state_name +'Landsat_image',
                 'scale': 30,
                'region': polygon
            # Se genera la URL para descargar la imagen
            download_url = landsat.getDownloadURL(export_params)
            # Descarga de imagen
            r = requests.get(download_url)
            z = zipfile.ZipFile(io.BytesIO(r.content))
            z.extractall(os.path.join(os.getcwd(),"datos/imagenes",state_name))
```

Ejemplo: Oaxaca

Si bien el preprocesamiento de las imágenes aún no se ha realizado, se puede observar que la información se descarga correctamente.

```
In [ ]: polygon_coords = [[[-96.503, 17.016], [-96.503, 17.019], [-96.497, 17.019], [-96.49
    start_date = '2020-01-01'
    end_date = '2020-12-31'

download_landsat_image(polygon_coords, start_date, end_date, 'Oaxaca')
```

```
In []: #Graficar todas Las imágenes
for imagen in imagenes:
    raster = rasterio.open("datos/imagenes/Oaxaca/"+imagen)
    fig, ax = plt.subplots(figsize=(10, 10))
    show(raster, ax=ax, cmap='terrain')
    plt.show()
```

