# provided hogars # provided hogars # Explosure poblace 1 Total 2 Total 3 Total 4 Total 5 Total 6 Total 7 Total 8 Total 9 Total 10 Total 11 Total	ortamos los archivos csv origivincia_id (provincia, hogares es_viviendas_superficie = pd. loramos las primeras filas descion.head(15) ovincia anio poblacion_total poblacial País 2010 40788453 tal País 2011 41261490 tal País 2012 41733271 tal País 2013 42202935 tal País 2014 42669500 tal País 2015 43131966 tal País 2016 43590368 tal País 2017 44044811 tal País 2018 44494502 tal País 2019 44938712 tal País 2020 45376763 tal País 2021 45808747	, viviendas_par read_csv("hogar l archivo con d cion_varones pobla 19940704 20180791 20420391 20659037 20896203 21131346 21364470 21595623 21824372 22050332 22273132 22492818	ticulares, vividees_viviendas_supersonants atos de població cion_mujeres 20847749 21080699 21312880 21543898 21773297 22000620 22225898 22449188 22670130 22888380 23103631 23315929	endas_particul perficie.csv",				
12 Tota 13 Tota 14 Tota 16]: # Expl espera 6]: p 0 Buer 1 Buer 2 Buer 3 Buer 4 Buer	ral País 2022 46234830 ral País 2023 46654581 ral País 2024 47067641 loramos las primeras filas de anza_de_vida.head() rovincia anio mujeres varones ros Aires 2015 80.22 73.54 ros Aires 2020 81.34 74.74 ros Aires 2025 82.32 75.80 ros Aires 2030 83.20 76.76 ros Aires 2035 83.98 77.60	22709478 22922881 23132846 <i>l archivo con d</i>	23525352 23731700 23934795 atos de esperanz		uperficie			
hogare 7]: prov 0 1 2 3 4 8]: # ExpJ poblac 8]:	loramos las primeras filas de es_viviendas_superficie.head(vincia_id provincia hogares viv	viendas_particulares 1423973 5377786 113634 1232211 292644 archivo datase	viviendas_particula	1082998 4425193 89376 978553 248844				
772 Tid 773 Tid 774 Tid 9]: # Expl espera 9]: pr 139 Tid 140 Tid 141 Tid 142 Tid	erra del Fuego 2038 249853 erra del Fuego 2039 253948 erra del Fuego 2040 258020 loramos las últimas filas del anza_de_vida.tail() rovincia anio mujeres varones rucumán 2020 81.05 75.11 rucumán 2025 82.11 76.15 rucumán 2030 83.03 77.07 rucumán 2035 83.84 77.88 rucumán 2040 84.54 78.58	126670 128702 130721 archivo datase	123183 125246 127299 t					
hogare 19 20 21 22 23 1]: # Usan print(poblace	loramos las últimas filas del es_viviendas_superficie.tail(provincia_id provincia hogare 78 Santa Cruz 81796 82 Santa Fe 1023777 86 Santiago del Estero 218029 90 Tucumán 368536 94 Tierra del Fuego 38956 mos shape para ver cuantas fil cion.shape ilas y columnas son:")	s viviendas_particu 6 9 7 114 5 24 8 39 6 4 las y columnas	lares viviendas_par 93881 93651 92034 96040	7623 94836 19790 33582 3668	3 243943 9 133007 6 136351 1 22524 9 1002445			
1]: (775, 2]: # Usam print(espera las fi (144, 3]: # Usam print(hogare las fi (24, 6) 4]: # Check	mos shape para ver cuantas fil ("las filas y las columnas so anza_de_vida.shape ilas y las columnas son: 4) mos shape para ver cuantas fil ("las filas y las columnas so es_viviendas_superficie.shape ilas y las columnas son:	n:") las y columnas n:")						
4]: proving anio poblace poblace dtype: 5]: # Check espera 5]: proving anio mujere varone dtype: 6]: # Check hogare	ncia object int64 cion_total int64 cion_varones int64 cion_mujeres int64 cion_mujeres int64 cion_mujeres int64 cion_deamos los tipos de variable anza_de_vida.dtypes ncia object int64 es float64 es float64 cobject queamos los tipos de variable es_viviendas_superficie.dtype	S						
provin hogare vivien superf dtype: 7]: # Impo poblace # Filt poblace 7]: provin hogare vivien superf dtype:	ndas_particulares ndas_particulares_habitadas ficie_km2 : object ortamos de vuelta el archivo cion = pd.read_csv("poblacion tramos las observaciones/ file cion = poblacion[(poblacion["	.csv", skipfoot as que correspo provincia"].isi anio"] <= 2015)	er =3, engine = nden a las provi n([<mark>"Corrientes</mark> "]	incias y año				
2 To 3 To 4 To 5 To 155 Co 156 Co 157 Co 158 Co 159 Co 160 Co 186 187 188 189 190 191	otal País 2012 41733271 otal País 2013 42202935 otal País 2014 42669500 otal País 2015 43131966 orrientes 2010 1017731 orrientes 2011 1028248 orrientes 2012 1038786 orrientes 2013 1049325 orrientes 2014 1059836 orrientes 2015 1070283 Chaco 2010 1080017 Chaco 2011 1092625 Chaco 2012 1105280 Chaco 2014 1130608 Chaco 2015 1143201 ortamos de vuelta el archivo anza_de_vida = pd.read_csv("etramos las observaciones/ fileanza_de_vida = esperanza_de_vida = esperanza_de_vida = esperanza_de_vida = esperanza_de_vida = esperanza_de_vida = vida = esperanza_de_vida = esperanza_de_vida = vida = esperanza_de_vida = vida = esperanza_de_vida = esperanza_de_vida = vida = esperanza_de_vida = vida = esperanza_de_vida = espe	20420391 20659037 20896203 21131346 501452 506702 511969 517240 522500 527731 534347 540391 546471 552570 558670 564746 sin las últimas speranza_de_vid as que correspo ida[(esperanza_	21312880 21543898 21773297 22000620 516279 521546 526817 532085 537336 542552 545670 552234 558809 565383 571938 578455 3 filas a.csv", skipfoorden a las provide_vida["province	incias y año cia"].isin(["B				
8]: 0 Bus 1 Bus 2 Bus 3 Bus 4 Bus 5 Bus 6 C 7 C 8 C 9 C 10 C 11 C 9]: # Impo hogars hogars hogars	provincia anio mujeres varones enos Aires 2015 80.22 73.54 enos Aires 2020 81.34 74.74 enos Aires 2025 82.32 75.80 enos Aires 2030 83.20 76.76 enos Aires 2035 83.98 77.60 enos Aires 2040 84.66 78.32 Catamarca 2015 80.36 74.74 Catamarca 2020 81.45 75.78 Catamarca 2020 83.32 77.55 Catamarca 2030 83.32 77.55 Catamarca 2030 83.32 77.55 Catamarca 2040 84.75 78.91 ortamos de vuelta el archivo es_viviendas_superficie = pd. tramos las observaciones/ fill es_viviendas_superficie = hog es_viviendas_superficie = hog es_viviendas_superficie vincia_id provincia hogares viviendas_viviendas_superficie	sin las últimas read_csv("hogar as que correspo ares_viviendas_	es_viviendas_sup nden a las provi superficie[(hoga	perficie.csv", incias ares_viviendas	_superficie["provin			
poblace poblac	rovincia anio poblacion_total poblaciotal País 2010 40788453 otal País 2011 41261490 otal País 2012 41733271 otal País 2013 42202935 otal País 2014 42669500 otal País 2015 43131966 orrientes 2010 1017731 orrientes 2011 1028248 orrientes 2012 1038786 orrientes 2014 1059836 orrientes 2015 1070283 Chaco 2010 1080017 Chaco 2011 1092625 Chaco 2012 1105280 Chaco 2013 1117953	19940704 20180791 20420391 20659037 20896203 21131346 501452 506702 511969 517240 522500 527731 534347 540391 546471 552570	mujeres"])					
espera es	Chaco 2014 1130608 Chaco 2015 1143201 minamos columnas anza_de_vida = esperanza_de_v anza_de_vida provincia anio mujeres enos Aires 2015 80.22 enos Aires 2020 81.34 enos Aires 2025 82.32 enos Aires 2030 83.20 enos Aires 2035 83.98 enos Aires 2040 84.66 Catamarca 2015 80.36 Catamarca 2020 81.45 Catamarca 2020 83.32 Catamarca 2030 83.32 Catamarca 2030 83.32 Catamarca 2040 84.75 minamos columnas es_viviendas_superficie = hog es_viviendas_superficie				iviendas_particular	es", "viviendas_partic	culares_habitadas"])	
4 3]: # Trar #df_me #df_me #df_me 4]: # Rend poblace poblace	ombramos la variable anio por cion = poblacion.rename(colum	88199 largo ars=["provincia año ns = {"anio": "		["año", "pobla	cion_total", "pobla	acion_varones"])		
155 Cd 156 Cd 157 Cd 158 Cd 159 Cd 160 Cd 186 187 188 189 190 191 5]: # Rend espera espera	total País 2015 43131966 corrientes 2010 1017731 corrientes 2011 1028248 corrientes 2012 1038786 corrientes 2013 1049325 corrientes 2014 1059836 corrientes 2015 1070283 Chaco 2010 1080017 Chaco 2011 1092625 Chaco 2012 1105280 Chaco 2013 1117953 Chaco 2014 1130608 Chaco 2015 1143201 combramos la variable anio por anza_de_vida = esperanza_de_v anza_de_vida provincia año mujeres enos Aires 2015 80.22 enos Aires 2020 81.34 enos Aires 2025 82.32 enos Aires 2030 83.20		mns = {"anio": '	'año"})				
5 Bue 6 C 7 C 8 C 9 C 10 C 11 C 7 C 7 C 7 C 7 C 7 C 7 C 7 C 7 C	enos Aires 2035 83.98 enos Aires 2040 84.66 Catamarca 2015 80.36 Catamarca 2020 81.45 Catamarca 2025 82.45 Catamarca 2030 83.32 Catamarca 2035 84.08 Catamarca 2040 84.75 os los tipos de variable de catamarca 2040 cion.dtypes ncia object cion_total int64 cion_varones int64 cobject	ada columna						
espera provin año mujere dtype: # Vemo hogare provin hogare superf dtype: # Conv poblace	int64 es float64 es float64 c object os los tipos de variable de c es_viviendas_superficie.dtype ncia_id int64 ncia object	ada columna s s			: string, poblacion	n_varones: int		
poblace dtype: 1]: # Convespera espera espera dtype: 2]: #En el	int64 cion_total int64 cion_varones int32 cion_varones int32 cobject vertimos algunos de los campo anza_de_vida = esperanza_de_v anza_de_vida.dtypes ncia object int32	ida.astype({"pr hogares_vivien riores a 2015,	ovincia": str, '	'año": int}) no se necesita	hacer la conversió	in		
0 To 1 To 2 To 3 To 4 To 5 To 155 Co 156 Co 157 Co 158 Co 159 Co	rovincia año poblacion_total poblacion dotal País 2010 40788453 dotal País 2011 41261490 dotal País 2012 41733271 dotal País 2013 42202935 dotal País 2014 42669500 dotal País 2015 43131966 dotal País 2015 43131966 dotal País 2016 43131966 dotal País 2017 1028248 dorrientes 2011 1028248 dorrientes 2012 1038786 dorrientes 2013 1049325 dorrientes 2014 1059836 dorrientes 2015 1070283 dorrientes 2016 1080017 dorrientes 2017 1092625 dorrientes 2018 117953 dorrientes 2019 117953 dorrientes 2014 1130608 dorrientes 2015 1143201 dorrientes 2016 dorrientes 2017 dorrientes 2018 dorrientes 2019	19940704 20180791 20420391 20659037 20896203 21131346 501452 506702 511969 517240 522500 527731 534347 540391 546471 552570 558670 564746						
espera espera 1 Bue 2 Bue 3 Bue 4 Bue 5 Bue 6 C 7 C 8 C 9 C 10 C 11 C	tramos las observaciones ante anza_de_vida = esperanza_de_vanza_de_vida provincia año mujeres enos Aires 2015 80.22 enos Aires 2020 81.34 enos Aires 2025 82.32 enos Aires 2030 83.20 enos Aires 2035 83.98 enos Aires 2040 84.66 Catamarca 2015 80.36 Catamarca 2020 81.45 Catamarca 2020 83.32 Catamarca 2030 83.32 Catamarca 2030 83.32 Catamarca 2040 84.75 culamos las principales estado cion["poblacion_varones"].des 1.800000e+01	ida[esperanza_d	e_vida["año"]<=	2040]				
mean std min 25% 50% 75% max Name: 6]: # Calc espera 6]: count mean std min 25% 50% 75% max Name: 7]: # Calc hogare 7]: count mean std min 25% 50% 75% max	7.200737e+06 9.707366e+06 5.014520e+05 5.238078e+05 5.495205e+05 2.012077e+07 2.113135e+07 poblacion_varones, dtype: floculamos las principales estadanza_de_vida["mujeres"].descripales estadanza_de_vida["mujeres"].descripales estadanza_de_vida["mujeres"].descripales estadanza_de_vida["mujeres"].descripales estadanza_de_vida["mujeres"].descripales estadanza_de_vida["mujeres"].descripales estadanza_de_vidanza_descripales estadanza_descripales estadanza_descrip	ísticas descrip ibe()	tivas de la vari					
# Cond result # Comb result result	catenamos la tabla poblacion rado1 = pd.concat([poblacion, binamos la tabla hogares_vivietado = pd.merge(hogares_vivietado = pd.merge(hogares_vivietado	esperanza_de_v endas_superfici ndas_superficie	ida]) e con la tabla d , resultado1, le	eft_on = ["pro	•	= ["provincia"], how =	"outer")	
14 15 16 17 18 19 20 21 22 23 24 25	NaN Chaco NaN NaN Buenos Aires NaN NaN Catamarca NaN NaN Catamarca NaN	NaN 2012 NaN 2013 NaN 2014 NaN 2015 NaN 2025 NaN 2025 NaN 2030 NaN 2035 NaN 2040 NaN 2015 NaN 2020	1105280.0 1117953.0 1130608.0 1143201.0 NaN NaN NaN NaN NaN NaN NaN	546471.0 552570.0 558670.0 564746.0 NaN NaN NaN NaN NaN NaN NaN	NaN NaN NaN NaN 80.22 81.34 82.32 83.20 83.98 84.66 80.36 81.45			
result result result result 2 3	18.0 Corrientes 267797.0	"poblacion_tota" perficie_km2 año 88199.0 2010 88199.0 2011 88199.0 2012 88199.0 2013	poblacion_total point	501452.0 506702.0 511969.0 517240.0	mujeres densidad NaN 11.539031 NaN 11.658273 NaN 11.777753 NaN 11.897244			
4 5 6 7 8 9 10 11 12 13 14 15	18.0 Corrientes 267797.0 18.0 Corrientes 267797.0 NaN Total País NaN NaN Chaco NaN	88199.0 2014 88199.0 2015 NaN 2010 NaN 2011 NaN 2012 NaN 2013 NaN 2014 NaN 2015 NaN 2010 NaN 2011 NaN 2011 NaN 2011 NaN 2012 NaN 2013 NaN 2014	1059836.0 1070283.0 40788453.0 41261490.0 41733271.0 42202935.0 42669500.0 43131966.0 1080017.0 1092625.0 1105280.0 1117953.0 1130608.0	522500.0 527731.0 19940704.0 20180791.0 20420391.0 20659037.0 20896203.0 21131346.0 534347.0 540391.0 546471.0 552570.0 558670.0	NaN 12.016417 NaN 12.134865 NaN NaN			
16 17 18 19 20 21 22 23 24 25 26 27 28	NaN Chaco NaN NaN Chaco NaN NaN Buenos Aires NaN NaN Catamarca NaN	NaN 2014 NaN 2015 NaN 2015 NaN 2020 NaN 2025 NaN 2030 NaN 2035 NaN 2040 NaN 2015 NaN 2020 NaN 2025 NaN 2020 NaN 2025 NaN 2030 NaN 2035	1130608.0 1143201.0 NaN NaN NaN NaN NaN NaN NaN NaN NaN Na	558670.0 564746.0 NaN NaN NaN NaN NaN NaN NaN NaN NaN Na	NaN NaN NaN NaN 80.22 NaN 81.34 NaN 82.32 NaN 83.20 NaN 83.98 NaN 84.66 NaN 80.36 NaN 81.45 NaN 82.45 NaN 83.32 NaN 84.08 NaN			
29 29 29: # Otra Corrie print(155	NaN Catamarca NaN a forma de calcular la densida entes = (poblacion[(poblacion (Corrientes)) provincia año poblacion_to corrientes 2010 1017 enemos la población total (Corrientes["poblacion_total" (pt) 1017731 poblacion_total, dtype: int64 enemos la provincia y la supe hogares_viviendas_superficie[(dt)	NaN 2040 ad: Filtramos d ["provincia"] = otal poblacion 7731])	NaN atos para quedar = "Corrientes") _varones 501452	NaN rnos con la pr & (poblacion[84.75 NaN ovincia de Corrient	res del año 2010		
4 Cor 3]: # Obte sup = print(4 8 Name: 4]: # Calc densic print(155 Name: 5]: # Iden	superficie_km2, dtype: int64 culamos un campo nuevo de dend dad_Corrientes = pt/88199 (densidad_Corrientes) 11.539031 poblacion_total, dtype: float ntificamos outliers calculand tado["densidad_estandarizada"	sidad para la p t64 o la variable e	standarizada		do["densidad"]))/ n	np.std(resultado["densi	.dad"])	
5]: pro 0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10	18.0 Corrientes 267797.0 NaN Total País NaN	88199.0 2010 88199.0 2011 88199.0 2012 88199.0 2013 88199.0 2014 88199.0 2015 NaN 2010 NaN 2011 NaN 2012 NaN 2013 NaN 2014	1017731.0 1028248.0 1038786.0 1049325.0 1059836.0 1070283.0 40788453.0 41261490.0 41733271.0 42202935.0 42669500.0	501452.0 506702.0 511969.0 517240.0 522500.0 527731.0 19940704.0 20180791.0 20420391.0 20659037.0 20896203.0	mujeres densidad der NaN 11.539031	-1.464607 -0.879017 -0.292257 0.294558 0.879815 1.461507 NaN NaN NaN NaN NaN		
10 11 12 13 14 15 16 17 18 19 20 21	NaN Total País NaN NaN Total País NaN NaN Chaco NaN NaN Buenos Aires NaN	NaN 2014 NaN 2015 NaN 2010 NaN 2011 NaN 2012 NaN 2013 NaN 2014 NaN 2015 NaN 2020 NaN 2025 NaN 2030 NaN 2035	42669500.0 43131966.0 1080017.0 1092625.0 1105280.0 1117953.0 1130608.0 1143201.0 NaN NaN NaN NaN NaN	20896203.0 21131346.0 534347.0 540391.0 546471.0 552570.0 558670.0 NaN NaN NaN NaN	NaN NaN 80.22 NaN 81.34 NaN 82.32 NaN 83.20 NaN 83.98 NaN	NaN		
23 24 25 26 27 28 29 6]: # Nos result	NaN Buenos Aires NaN NaN Buenos Aires NaN NaN Catamarca NaN 100 Ca	NaN 2040 NaN 2015 NaN 2020 NaN 2025 NaN 2030 NaN 2035 NaN 2040	NaN NaN NaN NaN NaN	NaN NaN NaN NaN NaN NaN NaN Scion_varones mu 501452.0	84.66 NaN 80.36 NaN 81.45 NaN 82.45 NaN 83.32 NaN 84.08 NaN 84.75 NaN	NaN NaN NaN NaN NaN		
1 2 3 4 5 7]: # Otra p99 = p99 7]: nan 8]: # Vemoresult	18.0 Corrientes 267797.0 a forma de identificar outlie np.percentile(resultado["den den den den den den den den den den	88199.0 2011 88199.0 2012 88199.0 2013 88199.0 2014 88199.0 2015 rs usando percesidad"], 99)	1028248.0 1038786.0 1049325.0 1059836.0 1070283.0 ntiles	506702.0 511969.0 517240.0 522500.0 527731.0	NaN 11.658273 NaN 11.777753 NaN 11.897244 NaN 12.016417 NaN 12.134865	-0.879017 -0.292257 0.294558 0.879815 1.461507		
	18.0 Corrientes 267797.0 NaN Total País NaN	88199.0 2010 88199.0 2011 88199.0 2012 88199.0 2013 88199.0 2014 88199.0 2015 NaN 2010 NaN 2011 NaN 2012 NaN 2013 NaN 2014	1017731.0 1028248.0 1038786.0 1049325.0 1059836.0 1070283.0 40788453.0 41261490.0 41733271.0 42202935.0 42669500.0	501452.0 506702.0 511969.0 517240.0 522500.0 527731.0 19940704.0 20180791.0 20420391.0 20659037.0 20896203.0	mujeres densidad der NaN 11.539031	-1.464607 -0.879017 -0.292257 0.294558 0.879815 1.461507 NaN NaN NaN NaN NaN		
5 6 7 8 9	NaN Total País NaN	NaN 2014 NaN 2015 NaN 2010 NaN 2011 NaN 2012	43131966.0 1080017.0 1092625.0 1105280.0	20896203.0 21131346.0 534347.0 540391.0 546471.0 552570.0	NaN	NaN NaN NaN NaN NaN NaN NaN		
5 6 7 8 9	NaN Chaco NaN NaN Buenos Aires NaN	NaN 2013 NaN 2014 NaN 2015 NaN 2015 NaN 2020 NaN 2025 NaN 2030 NaN 2035	1117953.0 1130608.0 1143201.0 NaN NaN NaN NaN	558670.0 564746.0 NaN NaN NaN NaN	NaN NaN NaN NaN 80.22 NaN 81.34 NaN 82.32 NaN 83.20 NaN 83.98 NaN	NaN NaN NaN NaN NaN		