Proyecto Inmobiliario Costa Atlántica Argentina Marzo, 2023

1. Introducción

1.1 Problema

Después de la Pandemia, se ha observado que muchas personas han empezado a moverse de las grandes ciudades a hacia ciudades más pequeñas en búsqueda de sitios más tranquilos para vivir gracias a la posibilidad del trabajo virtual.

1.2 Interesados

Un grupo de inversionistas quieren hacer un estudio en la Costa Atlántica Argentina para determinar la o las ciudades con mayor potencial para desarrollar un proyecto inmobiliario con los servicios de conexión de internet necesarios para el trabajo desde casa.

2. Adquisición de Datos y Limpieza

2.1 Fuentes de Datos

Para realizar esta investigación se emplearon datos geográficos del repositorio público de datos de la República Argentina, esta documentación corresponde a la API de normalización de datos geográficos, junto con los datos utilizados por el servicio. Los conjuntos de datos de provincias, departamentos, municipios, localidades y vías de circulación son elaborados por la Dirección Nacional de Datos e Información Pública en base a datos publicados por IGN, BAHRA e INDEC.

Disponible en el siguiente enlace: https://datos.gob.ar/ar/dataset/jgm-servicio-normalizacion-datosgeograficos/archivo/jgm-8.12

También se empleó un detalle del acceso de Internet y velocidades promedio de Internet fijo por localidad proporcionadas por la ENACOM, ya que se busca localidades con buena infraestructura de servicios de Internet. Datos disponibles por el ente regulador de Telecomunicaciones de Argentina.

Disponible en el siguiente en lace: https://datosabiertos.enacom.gob.ar/dashboards/20000/acceso-ainternet/

Y por último una lista de las ciudades balnearias más importantes de la Costa Atlántica, ya que son las ciudades más populares y son tentativamente la mejor opción para tener en cuenta en el lugar deseado para invertir. Los datos fueron obtenidos de Wikipedia.

Disponibles en el siguiente enlace:

https://es.wikipedia.org/wiki/Localidades balnearias del mar Argentino

2.2 Limpieza y Exploración de los Datos

Se hizo una exploración de los datos geográficos del repositorio nacional para determinar sus características y la información contenida.

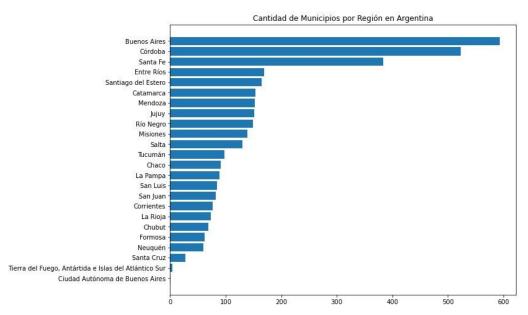


Figura 1. Distribución de municipios por localidad



A partir de la lista de las ciudades más populares de la costa, se cruzó con los datos del repositorio geográfico.

Quedando como final un dataset de localidades de las provincias que tienen ciudades con salida a la Costa Atlántica con su información de latitud y longitud. Donde el target es la variable localidad.

El análisis se hace para 34 localidades que abarcan las 5 provincias seleccionadas.

Figura 2. Provincias con localidades hacia la Costa Atlántica

3. Definición de Variables para el Modelamiento

3.1 Variables con información geográfica

Estas variables, corresponden a los sitios más populares en cada localidad con un radio de 500 metros. Para poder determinar las características de cada una y los servicios disponibles desde el punto de vista comercial.

Esta información se obtuvo por medio del servicio de FourSquare.https://es.foursquare.com/developers/projects

Donde se obtuvieron 224 lugares distribuidos en 75 categorías únicas para las 34 localidades en estudio.

A su vez se agruparon por los 3 sitios más populares por localidad:

Neighbourhood	1st Most Common Venue	2nd Most Common Venue	3rd Most Common Venue
Arenas Verdes	Restaurant	Beach	Lake
Bahía Blanca	Café	Gastropub	Burger Joint
Balneario Orense	Restaurant	Beach	Lake
Balneario Pehuen Co	Argentinian Restaurant	Campground	Golf Course
Balneario San Cayetano	Beach	Arcade	Lake

Figura 3. Ejemplo de la agrupación de lugares populares

3.2 Variables con información de Acceso a Internet

Otro tipo de información para determinar el potencial de la localidad es el tipo de acceso que tiene la localidad para para acceder al servicio de Internet fijo y móvil. Estos datos fueron proporcionados por la ENACOM que se actualizan de manera anual.

	ADSL	CABLEMODEM	DIALUP	FIBRAOPTICA	SATELITAL	WIRELESS	TELEFONIAFIJA	3G	4G
count	34.000000	34.000000	34.000000	34.000000	34.000000	34.000000	34.000000	34.000000	34,000000
mean	0.647059	0.441176	0.588235	0,500000	0.411765	0.705882	0.852941	0.823529	0.823529
std	0.485071	0.503995	0.499554	0.507519	0.499554	0.462497	0.359491	0.386953	0.386953
min	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000
25%	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	0.000000	1.000000	1.000000	1.000000
50%	1.000000	0.000000	1.000000	0.500000	0.000000	1,000000	1,000000	1.000000	1.000000
75%	1.000000	1.000000	1.000000	1.000000	1.000000	1,000000	1,000000	1.000000	1.000000
max	1,000000	1.000000	1.000000	1.000000	1.000000	1.000000	1,000000	1.000000	1.000000

Figura 4. Variables de acceso a los servicios de Internet A

su vez fueron agrupados en cuatro categorías:

- Red Móvil: Accesos de las Red móvil 2G y 3G
- Red Banda Ancha: Accesos ADSL, Cablemódem y Fibra
- Red Banda Angosta: Satelital, DialUp y Wireless
- Teléfono Fijo: Si tiene servicio de telefonía fija

4. Normalización de Variables

La normalización es una técnica que se aplica a menudo como parte de la preparación de datos para el aprendizaje automático. El objetivo de la normalización es cambiar los valores de las columnas numéricas del conjunto de datos para usar una escala común, sin distorsionar las diferencias en los intervalos de valores ni perder información. La normalización también es necesaria para que algunos algoritmos modelen los datos correctamente.

Si bien existen varias técnicas para normalizar variables, en esta investigación se usaron variables categóricas que se pasan a Dummies (10 0).

hbourhood	Neighbourhood Latitude	Neighbourhood Longitude	Venue	Venue Latitude	Venue Longitude	Venue Category
Mar Azul	-37.335912	-57.031388	Churrería El Topo	-37.339993	-57.030400	Bakery
Mar Azul	-37.335912	-57.031388	La Holandesa	-37,338889	-57.031269	German Restaurant
Mar Azul	-37.335912	-57.031388	Don Rogelio	-37.338542	-57.030833	Seafood Restaurant
Mar Azul	-37.335912	-57.031388	Colonial	-37.339244	-57.031979	Ice Cream Shop

Figura 5. Ejemplo Variables geográficas

	Neighbourhood	Poblacion	Red_Movil	Red_BandaAncha	Red_BandaAngosta	Telefono_Fijo
0	Arenas Verdes	12	SI	NO	SI	NO
1	Bahía Blanca	291327	SI	SI	SI	SI
2	Balneario Orense	77	SI	NO	NO	NO
3	Balneario Pehuen Co	681	SI	NO	SI	SI
4	Balneario San Cayetano	46	NO	NO	SI	SI

Figura 6. Información descriptiva de las variables de Internet

Las variables categóricas son las categorías por tipo de lugar y la información del tipo de conexión a los servicios de Internet.

5. Modelamiento Clustering

El método K-means basa su funcionamiento en agrupar los datos de entrada en un total de k grupos definidos por un centroide, cuya distancia con los puntos que pertenecen a cada uno de los datos es la menor posible.

5.1 Curva del Codo

Por medio de este método se va a determinar el valor óptimo de k centroides, en el cual la reducción en la suma total de la varianza deja de ser sustancial. Esto por medio de la optimización de la WCSS (Within Clusters Summed Squares).

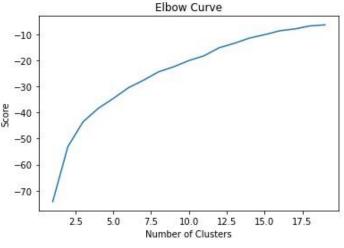


Figura 7. Curva el Codo

A partir de la curva, el valor que mantiene una buena relación entre score y cantidad de clusters es K=3. Este será el valor empleado para generar las agrupaciones de las variables.

6. Resultados

Después de ejecutar el modelo, se obtuvieron 3 agrupaciones el cual tienen la siguiente distribución geográfica:



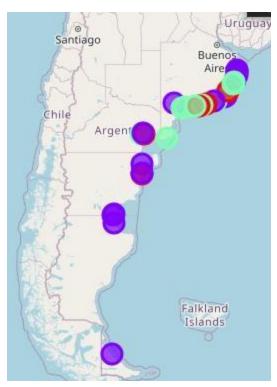


Figura 8. Distribución geográfica de los Cluster

Agrupación 1

Este grupo se caracteriza por no tener Red Móvil y el 40% no tiene servicios de teléfono fijo, por tal motivo queda descartado para una posible inversión.

Provincia	Localidad	Cluster	Poblacion	Red_Movil	Red_BandaAncha	Red_BandaAngosta	Telefono_Fijo	1st Most Common Venue	2nd Most Common Venue	3rd Most Common Venue
Buenos Aires	Santa Clara del Mar	0	7713	NO	SI	SI	NO	Art Gallery	New American Restaurant	Beach
Buenos Aires	Claromecó	0	2081	NO	SI	SI	SI	Restaurant	Bakery	Beach
Río Negro	Puerto San Antonio Este	0	381	NO	SI	SI	SI	Argentinian Restaurant	Bistro	Restaurant
Chubut	Playa Magagna	0	76	NO	NO	SI	NO	Beach	Arcade	Lake
Buenos Aires	Balneario San Cayetano	0	46	NO	NO	SI	SI	Beach	Arcade	Lake

Agrupación 2

Este grupo se caracteriza por tener las localidades con mayor población, tienen la mayoría de los servicios disponibles para acceder a Internet y gran variedad de lugares populares además de la playa lo que puede indicar mayor actividad comercial.

	1			,	vidad comicici					
Provincia	Localidad	Cluster	Poblacion	Red_Movil	Red_BandaAncha	Red_BandaAngosta	Telefono_Fijo	1st Most Common Venue	2nd Most Common Venue	3rd Most Common Venue
Buenos Aires	Mar del Plata	1	560913	SI	SI	SI	SI	Café	Theater	Restaurant
Buenos Aires	Bahía Blanca	1	291327	SI	SI	SI	SI	Café	Gastropub	Burger Joint
Chubut	Comodoro Rivadavia	1	175196	SI	SI	SI	SI	Gift Shop	Supermarket	Food & Drink Shop
Buenos Aires	Necochea - Quequén	1	84784	SI	SI	SI	SI	Café	Italian Restaurant	Burger Joint
Chubut	Puerto Madryn	1	81315	SI	SI	SI	SI	Gym Pool	Arcade	Lottery Retailer
Tierra del Fuego, Antártida e Islas del Atlánt	Río Grande	1	66475	SI	SI	SI	SI	Gym	Furniture / Home Store	Gym / Fitness Center
Santa Cruz	Caleta Olivia	1	51733	SI	SI	SI	NO	Candy Store	Pub	Park
Buenos Aires	Miramar	1	29433	SI	SI	SI	SI	Café	Breakfast Spot	Italian Restaurant
Buenos Aires	Mar de Ajó - San Bernardo	1	28466	SI	SI	SI	SI	Café	Argentinian Restaurant	Pizza Place
Buenos Aires	Pinamar	1	25397	SI	SI	SI	SI	Beach	Resort	Golf Course
Buenos Aires	Santa Teresita - Mar del Tuyú	1	23581	SI	SI	SI	SI	Nightclub	Coffee Shop	Café
Río Negro	San Antonio Oeste	1	16265	SI	SI	SI	SI	Gym / Fitness Center	Bar	Pharmacy
Buenos Aires	San Clemente del Tuyú	1	12126	SI	SI	SI	SI	Pizza Place	Plaza	Bed & Breakfast
Chubut	Rada Tilly	1	9098	SI	SI	SI	SI	Clothing Store	Arcade	Lottery Retailer
Chubut	Playa Unión	1	6775	SI	SI	SI	SI	lce Cream Shop	Surf Spot	Beach
Buenos Aires	Las Toninas	1	5278	SI	SI	SI	SI	City	Arcade	Lottery Retailer
Buenos Aires	Chapadmalal	1	4112	SI	SI	SI	SI	Resort	Beach	ltalian Restaurant

Figura 10. Resultados Agrupación 2

Agrupación 3

Esta agrupación se caracteriza por tener localidades mas pe queñas, exceptuando las tres primeras son localidades con servicios básicos de acceso a Internet. Los lugares más populares son la playa, lagos/ríos o restaurantes de comida Argentina.

	_				-					
Provincia	Localidad	Cluster	Poblacion	Red_Movil	Red_BandaAncha	Red_BandaAngosta	Telefono_Fijo	1st Most Common Venue	2nd Most Common Venue	3rd Most Common Venue
Buenos Aires	Villa Gesell	2	29593	SI	SI	NO	SI	German Restaurant	BBQ Joint	Supermarket
Buenos Aires	Monte Hermoso	2	6351	SI	SI	NO	SI	Argentinian Restaurant	Bakery	Fast Food Restaurant
Río Negro	Las Grutas	2	4807	SI	SI	SI	SI	Beach	Argentinian Restaurant	Resort
Buenos Aires	Mar Azul	2	1797	SI	NO	NO	SI	German Restaurant	Bakery	Seafood Restaurant
Buenos Aires	Mar de Cobo	2	760	NO	NO	SI	SI	Plaza	Market	Arcade
Río Negro	El Cóndor	2	746	SI	NO	SI	SI	Argentinian Restaurant	Lake	New American Restaurant
Buenos Aires	Balneario Pehuen Co	2	681	SI	NO	SI	SI	Argentinian Restaurant	Campground	Golf Course
Buenos Aires	Reta	2	495	SI	NO	SI	SI	Argentinian Restaurant	Supermarket	Beach
Buenos Aires	Mar Chiquita	2	487	SI	NO	SI	SI	Restaurant	Diner	Lake
Buenos Aires	Mar del Sur	2	453	SI	NO	SI	SI	Breakfast Spot	Hotel	Eastern European Restaurant
Buenos Aires	Balneario Orense	2	77	SI	NO	NO	NO	Restaurant	Beach	Lake
Buenos Aires	Arenas Verdes	2	12	SI	NO	SI	NO	Restaurant	Beach	Lake

Comparando los datos de los tres grupos:

	Clúster 1	Clúster 2	Clúster 3
Localidades	5	17	12
Banda Ancha	60%	100%	25%
Banda Angosta	100%	100%	67%
Red Móvil	0%	100%	92%
Población Max	7.713	560.913	29.593

Después de analizar los resultados de las agrupaciones se consideran que las localidades de la agrupación 2 con las de mayor potencial para emprender un proyecto inmobiliario para invitar a personas de las grandes ciudades a trabajar desde casa con buenas conexiones de Internet en lugares más tranquilos y cerca al mar.

Para acceder al análisis completo, visite el enlace para ver la Notebook completa: https://github.com/whereismyminddd/Coursera Capstone./blob/14ce72f27d202db464b37492220e 4c9168a38780/BatallaVecindarios Semana%20(2).ipynb