# Curso Ciencia de Datos IBM - Coursera Tarea final – Proyecto Coursera Capstone

## Titulo: La Batalla de los barrios (vecindarios) en Montevideo.

### Tarea Semana 1 ( semana 4 del curso)

#### 1- Introducción y descripción del caso.

El caso a analizar refiere a una empresa multinacional dedicada al rubro gimnasios, centros deportivos y comercialización de artículos deportivos, accesorios y vinculada a una cadena de comida saludable, que desea conocer la mejor ubicación para instalar una nueva sucursal en la ciudad de Montevideo, Uruguay.

Dicha multinacional ya posee ubicaciones en otras principales ciudades de Lationamérica.

La ubicación deberá estar en alguna de las zonas o barrios de Montevideo con mayor población y mejor nivel socioeconómico, así como estar cercana a espacios abiertos, como zonas costeras, playas y parques.

Montevideo cuenta con una franja costera conocida como la Rambla, de más de 15 km de extensión, con playas de arena fina sobre el Rio de la Plata.

El objetivo del caso es determinar cuáles zonas, municipios o barrios son los más aptos para la instalación de la sucursal, y que estén dentro cercanos a la zona de playas y parques. Montevideo cuenta con 62 barrios agrupados en 8 municipios.

#### **Fuente**

:https://es.wikipedia.org/wiki/Anexo:Barrios\_de\_Montevideo, https://es.wikipedia.org/wiki/Anexo:Municipios\_de\_Montevideo

#### 2- Forma de abordaje y metodología de análisis

En una primera parte vamos a simplificar el marco de datos para el análisis, seleccionando aquellos municipios que cuentan con las características del público objetivo.

Montevideo posee 8 municipios, y si bien en todos la población está integrada y es heterogénea en cuanto a aspectos socioeconómicos, en algunos municipios predominan los estratos socioeconómicos más altos ( de clase media a clase media alta y clase alta) y en otros predominan los de estratos socioeconómico más bajo. Por lo cual buscaremos preseleccionar aquellos municipios, y dentro de ellos aquellos barrios o vecindarios, con mayor nivel socioeconómico.

Por otro lado, hay municipios con mayor densidad demográfica que otros, generalmente los que tienen mayor acceso a servicios, transporte, y cuentan con mayor historia en la ciudad, por lo cual dese el punto de vista demográfico preseleccionaremos aquellos municipios, y dentro de ellos aquellos barrios, con mayor población.

Finalmente, dado que se pretende contar con espacios al aire libre cercanos, asi como cercanía a la costa, preseleccionaremos aquellos municipios y dentro de ellos aquellos barrios, con mayor cantidad de espacios abiertos como plazas y parques y que visualmente en el mapa se encuentren más cerca de la costa.

Para la preselección socioeconómica tomaremos en cuenta la Encuesta de Hogares del año 2017, del Instituto Nacional de Estadísticas del Uruguay, que cuenta con indicadores para Montevideo, y deglosados por barrios, del nivel socioeconómico de los hogares encuestados.

Para la preselección demográfica tomaremos en cuenta los datos del último Censo Oficial y completo de Población, del año 2011, realizado por el mismo Instituto antes mencionado, que trae la población de Montevideo desglosada por barrios.

Para la preselección demográfica construiremos una tabla de coordenadas geoespaciales usando la libreria Geopy y y el módulo Nominatim de Python, dado que es el que hemos probado antes que proporciona resultados confiables.

Para asociar los 62 barrios a los 8 municipios usaremos la información proporcionada por el Gobierno departamental de Montevideo y que está publicada tanto en su sitio web como en Wikipedia, de esta última importaremos los datos usando métodos panda de Python. Cabe decir que solamente tomaremos los datos del área urbana, no así del área rural del departamento mencionado.

Luego de completada esta primera parte, y preseleccionados los municipios y barrios, usaremos la API de Foursquare sugerida por el curso, para determinar que sitios de interés, tanto deportivo como gastronómico, posee cada barrio No consideraremos otros sitios de interés comercial, cultural o político.

Determinados los sitos de interés, procederemos a aplicar la metodología vista en el curso para los barrios de Manhathan , Nueva York, para el armado y depuración de los dataframes de Python-panda, y para luego aplicar clustering usando K-means, como se vió en el curso. De los clústeres obtenidos, seleccionaremos aquellos con mayor población (no procederemos a seleccionar por nivel socioeconómico, dado que como señalamos, los municipios son bastante heterogéneos en ese aspecto), y mayor cantidad de sitios vinculados a deportes y espacios libres, así como vinculados al rubro gastronómico. Entendemos que, dado que ya hay otras propuestas o sitios vinculados al rubro de negocios que pretendemos desplegar, la población objetivo es más propensa a aceptar una nueva propuesta integral de deportes, recreación y gastronomía como se proyecta.

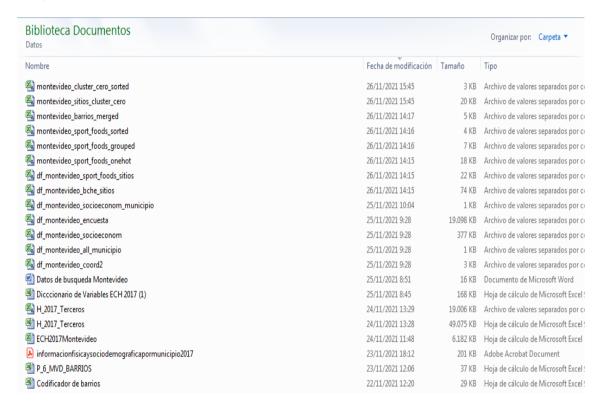
Si fuera necesario hacer una subdivisión de alguno de los clústeres seleccionados, repitiríamos los pasos indicados previamente, construyendo los dataframes y usando K-means.

Finalmente, seleccionaríamos aquel barrio que cuente con mayor cantidad de sitios similares al que queremos proyectar, y con mayor población y cercanía a la costa.

Por lo cual el trabajo propuesto cuenta de dos partes: una de preseleccioón usando dataframes y pandas, y otra de análisis de los municipios preseleccionados, usando Foursquare, y clustering con K-means.

#### 3- Datos utilizados.

Detallamos los archivos de datos utilizados que se encuentran en el repositorio de GitHub compartido.



#### 3.1- Datos de población

```
In [82]: # Agregamos los datos de poblacion
    df_montevideo_all = df_montevideo.merge(df_montevideo_municipios, how = 'left')
    df_montevideo_all

Out[82]: Barrio Poblacion Municipio
```

[82]:		Barrio	Poblacion	Municipio
	0	Pocitos	67992	СН
	1	Cordón	42456	В
	2	Unión	39880	D, E y F
	3	La Paloma, Tomkinson	37424	А
	4	Buceo	36998	СН у Е
	57	La Figurita	11273	С
	58	La Blanqueada	9600	СН у Е
	59	Jacinto Vera	8767	С
	60	Bañados de Carrasco	8705	F
	61	Atahualpa	8607	С

Suma de poblacion por municipios 1318755 Suma de poblacion por barrios 1318755 1318755 1318755

60 rows v 2 columns

La suma de ambos DataFramies es igual

#### 3.2 - Datos Socioeconómicos

62 rows × 3 columns

[n [147	#Agrupamos por barr df_montevideo_socio df_montevideo_socio	econom_municipio =		_socioecono
)ut[147		Nivel-SocioEconómico	IngresoxHogar	Municipio
	Barrio			
	Carrasco	5.000000	41708.598394	Е
	Punta Carretas	5.000000	16753.442982	ВуСН
	Punta Gorda	4.897260	15921.404110	Е
	Pocitos	4.729483	14636.900456	CH
	Carrasco Norte	4.561404	14906.409357	Е
			***	
	Villa Garcia, Manga Rur.	1.337037	4543.707407	NaN
	Casabo, Pajas Blancas	1.318182	4718.542208	NaN
	Pta. Rieles, Bella Italia	1.300885	5194.234513	NaN
	Manga, Toledo Chico	1.051020	3833.438776	D
	Casavalle	1.000000	4663.377850	D

# DICCIONARIO DE VARIABLES DEL CUESTIONARIO DE LA ENCUESTA CONTINUA DE HOGARES DEL INSTITUTO NACIONAL DE ESTADÍSTICA. AÑO 2017

Registro de hogares	R	ea	iis	tro	de	ho	ga	res
---------------------	---	----	-----	-----	----	----	----	-----

,		ECH 2017				
DESCRIPCIÓN DE LA VARIABLE		CATEGORÍAS				
	NOMBRE VARIABLE	CÓDIGO	DESCRIPCIÓN Y OBSERVACIONES			
HOGAR. IDENTIFICACIÓN						
IDENTIFICACIÓN DEL CUESTIONARIO	NUMERO					
AÑO DE LA ENCUESTA	ANIO					
MES DE LA ENCUESTA	MES					
DEPARTAMENTO	DPTO		Código correlativo del 1 al 19 comenzando por Montevideo y continuando alfabéticamente			
NOMBRE DEL DEPARTAMENTO	NOMDPTO					
SECCIÓN CENSAL	SECC					
SEGMENTO CENSAL	SEGM					
LOCALIDAD AGRUPADA 2013	LOC_AGR_13		Código de las localidades agrupadas donde se aplica la ECH según marco censal 2011			
NOMBRE DE LA LOCALIDAD AGRUPADA	NOM_LOC_AGR_13		Nombre de las localidades agrupadas donde se aplica la ECH según marco censal 2011			
CENTRO COMUNAL ZONAL	CCZ		Para el departamento de Montevideo			
BARRIO	BARRIO		Para el departamento de Montevideo			
NOMBRE DEL BARRIO	NOMBARRIO		Para el departamento de Montevideo			
		1	Montevideo - Nivel económico bajo			
		2	Montevideo - Nivel económico medio - bajo			
		3	Montevideo - Nivel económico medio			
		4	Montevideo - Nivel económico medio - alto			
		5	Montevideo - Nivel económico alto			
		-6	Zona metropolitana			

#### 3.3 Datos Geográficos y coordenada.

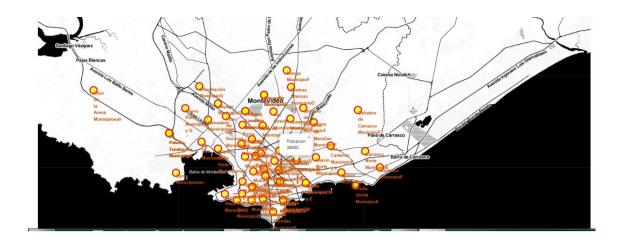
```
In [177=
# Definimos una funcion para determinar las coordenadas para cada municipio de Toronto
# fuente : https://es.stackoverflow.com/questions/330223/usar-geopy-en-un-dataframe-para-hallar-latitud-y-longitud
def get_coords(barrio):
    geolocator = Nominatim(user_agent="to_explorer")
    address = f'{barrio}, Montevideo, Uruguay'
    location = geolocator.geocode(address)
    if location is not None:
        latitude = location.latitude
        longitude = location.latitude
        longitude = loration.longitude
    else:
        latitude = longitude = 'No Existe'

    return pd.Series({"Latitud": latitude, "Longitude": longitude})

df_montevideo_coord = pd.concat([df_montevideo_all, df_montevideo_all['Barrio'].apply(get_coords)], axis=1)
df_montevideo_coord
```

Out[177…		Barrio	Poblacion	Municipio	Latitud	Longitude
	0	Pocitos	67992	CH	-34.911123	-56.150593
	1	Cordón	42456	В	-34.900827	-56.180125
	2	Unión	39880	D, E y F	-34.880236	-56.137688
	3	La Paloma, Tomkinson	37424	Α	-34.858785	-56.25942
	4	Buceo	36998	CH y E	-34.8978	-56.128658
			***			
	57	La Figurita	11273	C	-34.876757	-56.17672
	58	La Blanqueada	9600	CHyE	-34.8877	-56.154518
	59	Jacinto Vera	8767	C	-34.874534	-56.171774
	60	Bañados de Carrasco	8705	F	-34.840727	-56.079019
	61	Atahualpa	8607	C	-34.867351	-56.190297

62 rows × 5 columns



27-11-2021

HB.