

Movilidad Sostenible: Claves del Plan de Movilidad Urbana en Barcelona

David Jesús

Indice

- Datos
- Presentación de desafíos
- Análisis y Planteamientos de Soluciones
 Conclusiones

Datos

Dataset: bcn_dataset2015_2019 Source: Kaggle

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 365 entries, 0 to 364
Data columns (total 38 columns):

memory usage: 108.5+ KB

Data	columns (total 38 columns):		
#	Column	Non-Null Count	Dtype
15.7754	TERRET.		50055
0	Unnamed: 0	365 non-null	int64
1	year	365 non-null	int64
2	neighbourhood	365 non-null	object
3	population	365 non-null	float64
4	% spaniards	365 non-null	float64
5	% strangers	365 non-null	float64
6	% w/ higher education	365 non-null	float64
7	unemployed	365 non-null	float64
8	total_surface(m2)	365 non-null	int64
9	housing(m2)	365 non-null	int64
10	parking(m2)	365 non-null	int64
11	commerce(m2)	365 non-null	int64
12	industry(m2)	365 non-null	int64
13	offices(m2)	365 non-null	int64
14	education(m2)	365 non-null	int64
15	healthcare(m2)	365 non-null	int64
16	hostelry(m2)	365 non-null	int64
17	sports(m2)	365 non-null	float64
18	religious(m2)	365 non-null	int64
19	entertainment(m2)	365 non-null	float64
20	other_uses(m2)	365 non-null	int64
21	avg_€/month	351 non-null	float64
22	avg_€/m2	351 non-null	float64
23	avg_housing(m2)	351 non-null	float64
24	new_contracts_1000_hab	365 non-null	float64
25	expired_contracts_1000_hab	365 non-null	float64
26	win_lost_rents_1000_hab	365 non-null	float64
27	binary_rent_growth_1000_hab	365 non-null	float64
28	disp_income(€/year)	365 non-null	float64
29	year_mean	365 non-null	float64
30	RFD100	365 non-null	float64
31	gini_index(%)	365 non-null	float64
32	new_household_purchases	365 non-null	float64
33	protected_household_purchases	365 non-null	float64
34	used_household_purchases	365 non-null	float64
35	new_household_purchases(x1000€)	199 non-null	float64
36	Used_household_purchases(x1000€)	358 non-null	float64
37	Total_household_purchases(x1000€)	360 non-null	float64
dtyp	es: float64(24), int64(13), object(1)	

Dataset: BCN Bike Sharing Dataset Source: Kaggle

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 112790 entries, 0 to 112789
Data columns (total 15 columns):
    Column
                            Non-Null Count
                                             Dtvpe
                            112790 non-null int64
    Unnamed: 0
                            112790 non-null int64
    station id
                            112790 non-null object
    date
                            112790 non-null object
    name
    physical configuration 112790 non-null object
                            112790 non-null float64
                            112790 non-null float64
    lon
                            112790 non-null object
    altitude
                            112790 non-null object
    address
    post code
                            112790 non-null object
10 capacity
                            112790 non-null
                                            int64
11 last updated
                            112790 non-null int64
12 ttl
                            112790 non-null int64
13 cross street
                            232 non-null
                                             object
14 nearby distance
                            31226 non-null
                                            float64
dtypes: float64(3), int64(5), object(7)
memory usage: 12.9+ MB
```

Dataset: 2019_vehicles_servei Source: Opendata-ajuntament.barcelona

<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 3207 entries, 0 to 3206
Data columns (total 8 columns):

Data	columns (foral	9 COT	umns):	
#	Column	Non-I	Null Count	Dtype
0	Any	3207	non-null	int64
1	Codi_Districte	3207	non-null	object
2	Nom_Districte	3207	non-null	object
3	Codi_Barri	3207	non-null	object
4	neighbourhood	3207	non-null	object
5	Seccio_Censal	3207	non-null	object
6	Tipus_Servei	3207	non-null	object
7	Total	3207	non-null	int64

dtypes: int64(2), object(6) memory usage: 200.6+ KB

Dataset:0301040100_Barris_UNITATS_ADM Source: Opendata-ajuntament.barcelona

```
<class 'geopandas.geodataframe.GeoDataFrame'>
RangeIndex: 73 entries, 0 to 72
Data columns (total 49 columns):
    Column
                Non-Null Count Dtype
    ID_ANNEX 73 non-null
                                object
    ANNEXDESCR 73 non-null
                                object
    ID TEMA
                73 non-null
                                object
    TEMA_DESCR 73 non-null
                                object
    ID_CONJUNT 73 non-null
                                object
    CONJ DESCR 73 non-null
                                object
    ID_SUBCONJ 73 non-null
                                object
    SCONJ_DESC 73 non-null
                                object
    ID_ELEMENT 73 non-null
                                object
    ELEM_DESCR 73 non-null
                                object
10 NIVELL
                73 non-null
                                object
    NDESCR CA 73 non-null
                                object
12 NDESCR_ES
               73 non-null
                                object
13 NDESCR_EN
               73 non-null
                                object
14 TERME
                73 non-null
                                object
               73 non-null
15 DISTRICTE
                                object
16 BARRI
                73 non-null
                                object
17 AEB
                73 non-null
                                object
18 SEC_CENS
               73 non-null
                                object
19 GRANBARRI
               73 non-null
                                object
20 ZUA
                73 non-null
                                object
21 AREA I
                73 non-null
                                object
22 LITERAL
                73 non-null
                                object
23 PERIMETRE
               73 non-null
                                float64
24 AREA
                73 non-null
                                float64
25 ORD_REPRES 73 non-null
                                int64
26 CODI UA
                73 non-null
                                object
27 TIPUS UA
                73 non-null
                                object
                73 non-null
                                object
29 WEB1
                73 non-null
                                object
30 WEB2
                73 non-null
                                object
31 WEB3
                73 non-null
                                object
32 DOCUMENTA
               0 non-null
                                object
    RANGESCALA 73 non-null
                                object
                                object
                73 non-null
```

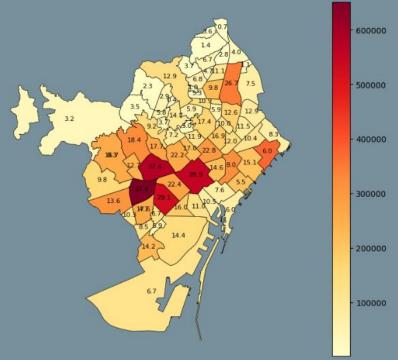
Presentación de desafios

Desafíos ambientales y climáticos

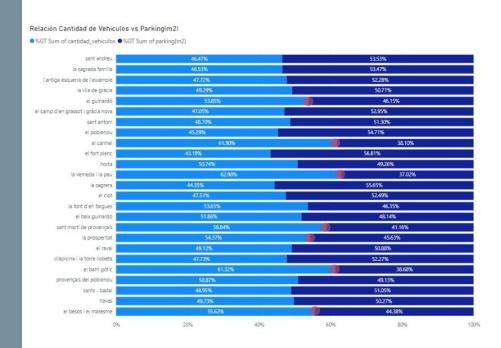
•••

Reducir las emisiones y mejorar la calidad del aire son objetivos fundamentales para la PMU. El uso de vehículos privados es el principal contribuyentes a la emisión de gases de efecto invernadero y la contaminación.

Mapa de Calor: Parking (m2) vs Cantidad de Vehículos







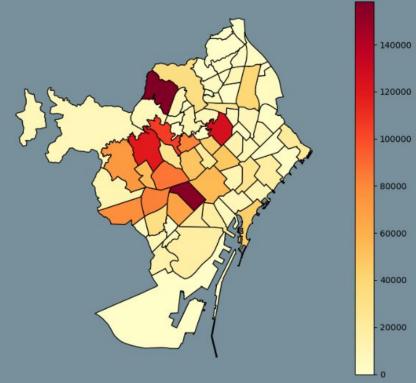
La cantidad de plazas de aparcamiento disponibles puede indicar la dependencia de los vehículos privados. La reducción de las plazas de aparcamiento puede fomentar el transporte público o la movilidad activa.

Salud y seguridad pública

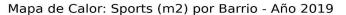
• • •

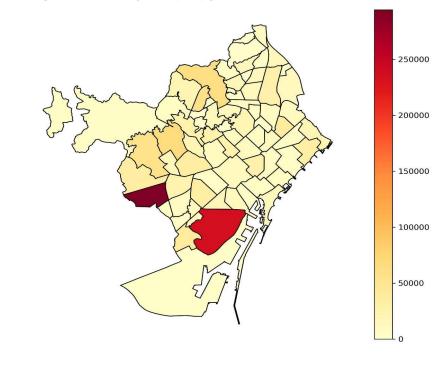
La movilidad segura y saludable implica minimizar los accidentes de tránsito y garantizar el acceso a instalaciones que promuevan la salud. La movilidad urbana debe facilitar estilos de vida activos y un acceso oportuno a la atención médica.

Mapa de Calor: Healthcare (m2) por Barrio - Año 2019



Indica la accesibilidad a los servicios de salud, lo cual es un aspecto fundamental de una movilidad equitativa y segura.





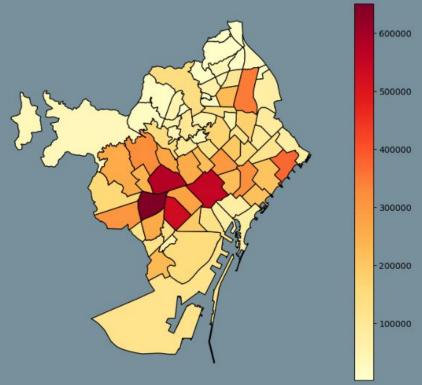
Promueve la movilidad activa (caminar, andar en bicicleta) y la salud general mediante espacios recreativos accesibles.

Sostenibilidad

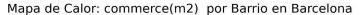
• • •

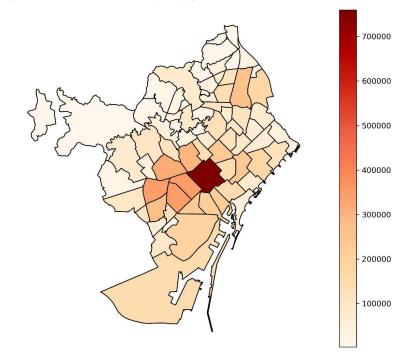
Fomentar modos de transporte sostenibles como caminar, andar en bicicleta y usar transporte público en lugar de vehículos privados es un objetivo clave.

Mapa de Calor: Parking (m2) por Barrio - Año 2019



La cantidad de plazas de aparcamiento disponibles puede indicar la dependencia de los vehículos privados. La reducción de las plazas de aparcamiento puede fomentar el transporte público o la movilidad activa.

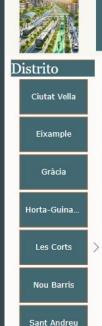




Las áreas comerciales más densas pueden fomentar el caminar o el uso del transporte público si la accesibilidad se planifica de manera sostenible.

Análisis de Vehículos Barcelona (PowerBI)

Dashboard Registro de Vehículos en Barcelona hasta 2019



Sant Martí

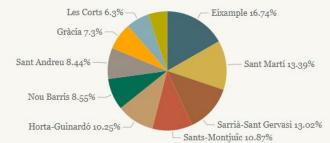
Sants-Montj..

Registro de Vehículos en Barcelona hasta 2019

Suma Total de Vehículos Registrados

825K





Suma Total de Vehículos por Barrio

Sant Gerva	Sant Andr	Sants		el Pob	el Clot	Vil	la	Pr	S		N
	27K	18K			Sant	11K	11K	11K	1	1K	10K
38K	la Sagrad			la Mat	Property of the	P	P		117		
la Dreta de	23K	18K	el Pobl	la Ver	el Gòtic	1	1	9к	9K	9K	
	l'Antiga E	el Putg			el Bai	el B					
la Nova Es	23K	18K	el Car	Horta	Sant	la S.					
30K	Vila de Gr	Camp	el Fort	la Sa	Sailt	la G		**			
les Corts	23K	17K		10.00	el Raval	Television in the last					
28K	Sant Ger	el Cam 17K	la Mari	les Tr	la Pro	les .					

Registro de Vehículos por Barrio y Uso



Distribución Estaciones Bicing Barcelona

Mapa de Calor: Población vs Número de Estaciones por Barrio - 50000 40000 Población -20000 10000

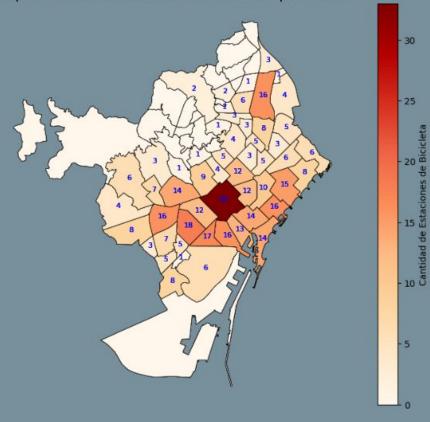
Copenhagenize Index

01	02		03	1	04	î	05	
COPENHAGEN 90.2%	AMSTERDAM 89.3%		UTRECHT 88.496		ANTWERP 73.2%		STRASBOURG 70.5%	
06	07	Ť	08		09		10	
BORDEAUX 68.8%	OSLO 62.5%		PARIS 61.6%		VIENNA 60.7%		HELSINKI 59.8%	
11	12		13	1	14 (ca)	.1	15	
BREMEN 58,996	BOGOTÁ		BARCELONA 57.4%	v.	LJUBLJANA 57.1%		BERLIN 56.3%	

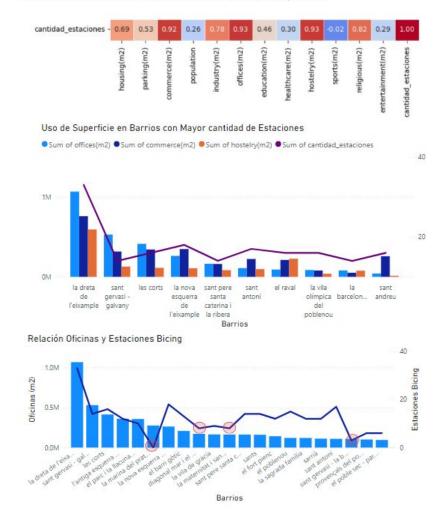
Despite Barcelona's expanding network of bike lanes, traffic calming concepts, and an updated Bicing fleet, the Mediterranean city struggles to keep up with user demand and hold its spot in the Top 10

– James Thoem, Director at Copenhagenize

Mapa de Calor: Estaciones de Bicicleta por Barrio



Correlación Cantidad de Estaciones con el Uso de la superficie



Conclusiones

Conclusiones

- Implementar zonas de bajas emisiones es clave para reducir la contaminación y mejorar la calidad del aire.
- Se deben aumentar las estaciones de bicicletas en barrios con carencias detectadas para fomentar la movilidad sostenible.
- Priorizar la instalación de estaciones de Bicing en áreas periféricas incentivará el uso del transporte activo.
- Reducir plazas de aparcamiento para vehículos privados incentivará el uso del transporte público.
- La implementación de estrategias de transporte sostenible puede disminuir los casos de enfermedades relacionadas con la contaminación.
- Se recomienda implementar políticas de movilidad sostenible en distritos con alta concentración de vehículos, como Eixample y Sant Gervasi-Galvany, para reducir la congestión.