

Cryme Analysis for Bikers



Equipo Plata





Crime analysis for bikers Equipo Plata

Mentor:



Eric Flores



Alejandra Pedroza



Iván Galaviz



Rogelio Servin



Hugo Alonzo

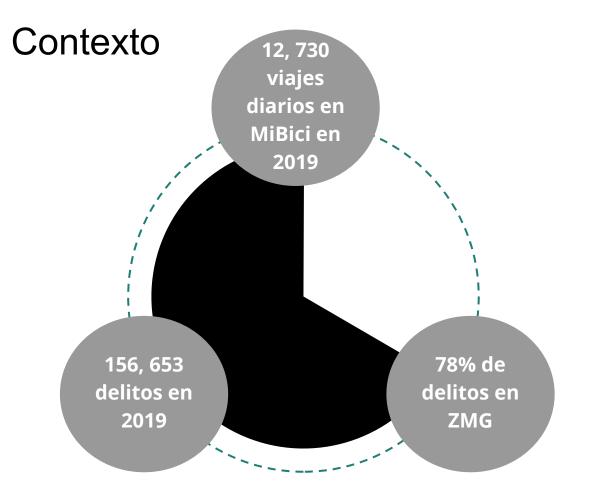


Manuel David Morales









Antecedentes

Encuesta "Usuarias del Sistema de Bicicletas Públicas en el Área Metropolitana de Guadalajara y su experiencia en Movilidad" por Kaliopeo.





Problema

Actualmente no existe una forma para determinar cuáles zonas de las que cubre el sistema MiBici son más seguras para los ciudadanos que utilizan dicho medio de transporte.





¿Por qué la Inteligencia Artificial es útil para este problema?

- Para estimar el impacto de los delitos
- Para pronosticar la ocurrencia de delitos



Objetivos

- Estimar la posible relación entre las zonas con incidencia delictiva y las zonas que frecuentan los usuarios de MiBici.
- Pronosticar si los usuarios de MiBici pueden ser posibles víctimas de algún tipo de delito, de acuerdo a las zonas.





Hipótesis

 La incidencia delictiva afecta las zonas que los ciclistas frecuentan.

 Los usuarios de MiBici son posibles víctimas de delitos específicos, según las estaciones que utilizan.





Datos

Incidencia Delictiva en Jalisco, dataset del IIEG

- 2018 y 2019
- 98 mil 791 registros

Cantidad	Delito	Colonia	Localidad	Municipio	Clave_Mun	Mes	Número_mes	Año	
1	ROBO CASA HABITACION	LA VILLA	CABECERA MUNICIPAL	ACATIC	1	Enero	1	2018	0
1	VIOLENCIA FAMILIAR	AGUA BLANCA	CABECERA MUNICIPAL	ACATIC	1	Enero	1	2018	1
1	LESIONES DOLOSAS	CENTRO CAB. MUN.	CABECERA MUNICIPAL	ACATIC	1	Enero	1	2018	2
1	VIOLENCIA FAMILIAR	CENTRO CAB. MUN.	CABECERA MUNICIPAL	ACATIC	1	Enero	1	2018	3
1	ROBO DE MOTOCICLETA	N.D.	TIERRAS COLORADAS	ACATIC	1	Enero	1	2018	4

Viajes de MiBici, dataset del Sistema MiBici

	Viaje_Id	Usuario_Id	Genero	Anio_de_nacimiento	Inicio_del_viaje	Fin_del_viaje	Origen_Id	Destino_Id
8056494	8185641	36163	М	1984	2018-10-31 23:58:33	2018-11-01 00:12:12	60	180
8056495	8185642	10127	F	1994	2018-10-31 23:58:36	2018-11-01 00:25:26	53	53
8056496	8185643	28924	М	1999	2018-10-31 23:59:27	2018-11-01 00:10:16	79	177
8056497	8185644	14448	М	1993	2018-10-31 23:59:27	2018-11-01 00:17:28	207	25
8056498	8185645	46838	F	1991	2018-10-31 23:59:47	2018-11-01 00:13:27	207	73

- 2018 y 2019
- 8 millones 56 mil 498 registros







Metodología

Herramientas

- Github
- Google Colab
- OneDrive
- Google Maps
- Heroku
- Python3
 - > Pandas
 - Scikit-Learn
 - Googlemaps

Preprocesamiento

- Preparar datasets para su cruce.
- Sacar coordenadas de colonias de delitos y de estaciones de MiBici.
- Estimación de localización de colonias a partir de las coordendas céntricas.





Análisis

Exploratorio

Exploración general del contenido de los datasets y tipos de distribución

Relacional

Búsqueda de relaciones entre la incidencia delictiva y el uso del sistema MiBici

Modelado

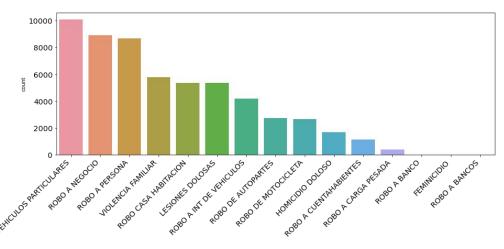
Pronóstico de la ocurrencia de delitos específicos, de acuerdo a la zona frecuentada por usuarios de MiBici



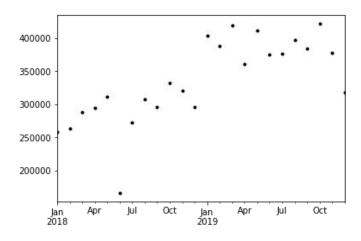


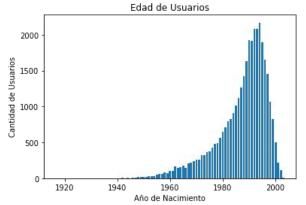
Análisis Exploratorio

Dataset de Incidencia Delictiva:



Dataset de MiBici:

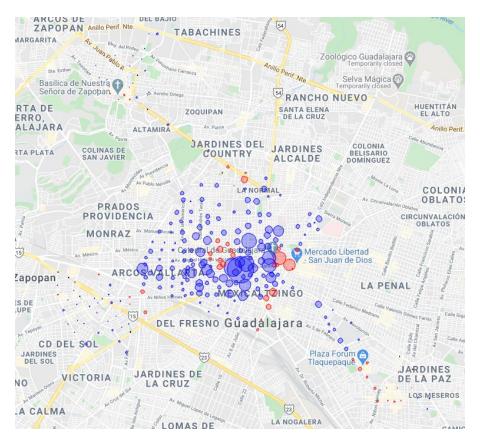








Análisis Relacional









¿Qué buscamos?

Pronosticar si un usuario de MiBici puede estar expuesto a un delito en específico.







¿Cómo lo hicimos?

- Multi-clase
- Entrenamiento y prueba con dataset de delitos.
- Algoritmos: Decision Trees
- Parámetros: Default (pruebas iniciales)
- Tamaño: 16,825 registros (después de filtros)
- Max-Min Scaler

1000	
	Número de delitos
Lesiones Dolosas	4480
Robo Motocicleta	2277
Robo a Cuenta-Habientes	1019
Homicidio Doloso	1393
Robo a Negocio	7632
Feminicidio	24





¿Cómo lo hicimos?

Datos de Entrada

Nombre	Descripción
anio	Año en el que ocurrió el delito
mes	Mes en el que ocurrió el delito
location_lat	Latitud de la coordenada de la ubicación del delito. La ubicación consiste en la colonia donde ocurrió el delito ya que es la única información proporcionada por la fuente de datos. Esta información se obtuvo usando el API de Google Maps. Las coordenadas inválidas (fuera de la Zona Metropolitana de Guadalajara) fueron eliminadas.
location_lng	Longitud de la coordenada de la ubicación del delito. La ubicación consiste en la colonia donde ocurrió el delito ya que es la única información proporcionada por la fuente de datos. Esta información se obtuvo usando el API de Google Maps. Las coordenadas inválidas (fuera de la Zona Metropolitana de Guadalajara) fueron eliminadas.

Datos de Salida

Nombre	Descripción
y_lesionesDolosas	1: Si ocurrió delito de lesiones dolosas. 0: Otro tipo de delitos.
y_roboMotocicleta	1: Si ocurrió delito de robo de motocicleta. 0: Otro tipo de delitos.
y_roboCuentahabientes	1: Si ocurrió delito de robo de cuenta-habiente. 0: Otro tipo de delitos.
y_homicidioDoloso	1: Si ocurrió delito de homicidio doloso. 0: Otro tipo de delitos.
y_roboNegocio	1: Si ocurrió delito de robo a negocio. 0: Otro tipo de delitos.
y_feminicidio	1: Si ocurrió delito de feminicidio. 0: Otro tipo de delitos.





¿Qué obtuvimos? 6 Variables, 16,825 Records

Output =	Metric Y	Valid =	Fold 1	Fold 2	Fold 3	Fold 4 =	Fold 5	Average =
y_lesionesDolosas	precision	0.25	0.140975	0.12406	0.144893	0.130982	0.145995	0.14
y_lesionesDolosas	precision	0.2	0.115646	0.152429	0.136667	0.148377	0.122481	0.14
y_lesionesDolosas	precision	0.1	0.115242	0.121324	0.127208	0.125	0.138686	0.13
y_roboMotocicleta	precision	0.25	0.062305	0.030374	0.085165	0.062147	0.060942	0.06
y_roboMotocicleta	precision	0.2	0.075949	0.081633	0.04797	0.054054	0.05597	0.06
y_roboMotocicleta	precision	0.1	0.078261	0.052632	0.066667	0.025641	0.061644	0.06
y_roboCuentahabie	precision	0.25	0.019355	0.022388	0.020408	0.017045	0.036585	0.02
y_roboCuentahabie	precision	0.2	0	0.01626	0.016393	0.04878	0	0.02
y_roboCuentahabie	precision	0.1	0.038462	0	0.020408	0.02439	0.037736	0.02
y_homicidioDoloso	precision	0.25	0.055085	0.064327	0.066079	0.066038	0.053763	0.06
y homicidioDoloso	precision	0.2	0.059211	0.075862	0.071429	0.032468	0.048951	0.06





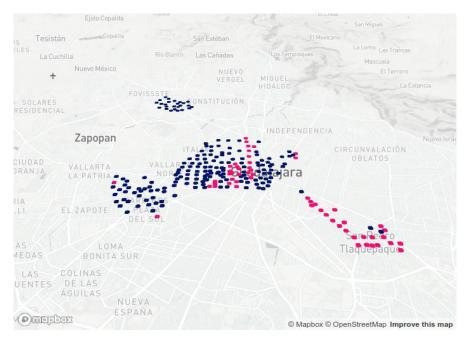
¿Qué obtuvimos?

2 Variables, 2,412 (Homocidio Doloso / Robo Cuenta-Habientes)

Output =	Metric Y	Valid =	Fold 1	Fold 2 =	Fold 3	Fold 4 =	Fold 5	Average =
y_homicidioDoloso	precision	0.25	0.64	0.67	0.66	0.68	0.66	0.66
y_homicidioDoloso	precision	0.1	0.64	0.69	0.65	0.65	0.66	0.66
y_homicidioDoloso	f1	0.1	0.64	0.66	0.63	0.63	0.65	0.64
y_homicidioDoloso	recall	0.2	0.59	0.59	0.66	0.65	0.66	0.63
y_homicidioDoloso	precision	0.2	0.65	0.58	0.57	0.63	0.67	0.62
y_homicidioDoloso	recall	0.25	0.64	0.62	0.63	0.60	0.61	0.62
y_homicidioDoloso	f1	0.25	0.64	0.62	0.64	0.60	0.59	0.61
y_homicidioDoloso	f1	0.2	0.58	0.65	0.63	0.58	0.64	0.61
y_homicidioDoloso	roc_auc	0.1	0.62	0.57	0.61	0.63	0.61	0.61



¿Qué obtuvimos?







Aprendizajes y Siguientes Pasos

- El **trabajo iterativo** es útil para regresar a fases anteriores cada que se necesite.
- La obtención, limpieza y preprocesamiento de datos implica mucho esfuerzo y es la base para la calidad de nuestro análisis y modelo.
- Un equipo multidisciplinario se enriquece de las distintas perspectivas que los compañeros tienen para abordar el mismo problema.
- Para trabajos futuros, se puede explorar un análisis que considere tanto las variables de tiempo como las variables de espacio en conjunto.
- Se puede incluir fecha, hora en el set de delitos para mejora del modelo.



Recursos

- Código en repositorio
- Artículo
- <u>Documentación del CheckList</u>
- Mapa con visualización de delitos
- Sitio con visualización de predicciones (link local)





