## **OPI Analytics Test**

Vanessa Salazar

## Section A

#### Libraries

```
In [74]:
         %matplotlib inline
         import sys
         # Basic Analysis and Visualization
         import pandas as pd
         import numpy as np
         import matplotlib
         import matplotlib.pyplot as plt
         plt.style.use("ggplot")
         import pandas profiling
         import seaborn as sns
         import math
         from datetime import timedelta
         # Mapping
         import folium
         from folium import plugins
         from folium.plugins import MarkerCluster
```

#### Read input dataset

	Read Iliput dataset									
In [20]:	<pre>data = pd.read_csv("fgj_data_opitest.csv") data.head()</pre>									
	/usr/local/lib/python3.9/site-packages/IPython/core/interactiveshell.py:3098: DtypeWarni ng: Columns (15) have mixed types.Specify dtype option on import or set low_memory=Fals e.  has raised = await self.run ast nodes(code ast.body, cell name,									
Out[20]:	a	o_hechos	mes_hechos	fecha_hechos	ao_inicio	mes_inicio	fecha_inicio	delito	fi	
	0	2016.0	Enero	2016-01-31 22:16:00	2016	Febrero	2016-02-01 00:25:44	DAÑO EN PROPIEDAD AJENA INTENCIONAL	INVESTIG. EN B Jl	
	1	2016.0	Enero	2016-01-31 20:50:00	2016	Febrero	2016-02-01 00:52:37	ROBO DE VEHICULO DE SERVICIO PARTICULAR CON VI	INVESTIG. PA ATENCIÓ DELITO I	
	2	2016.0	Febrero	2016-02-01 00:30:00	2016	Febrero	2016-02-01 01:33:26	NARCOMENUDEO POSESION SIMPLE	INVESTIG, PA ATENCI NIÑOS, NI	
	3	2016.0	Enero	2016-01-31 22:00:00	2016	Febrero	2016-02-01 02:09:11	ROBO A TRANSEUNTE EN VIA PUBLICA CON VIOLENCIA	INVESTIG, EN IZTAP,	
	4	2015.0	Diciembre	2015-12-25 12:00:00	2016	Febrero	2016-02-01 02:16:49	DENUNCIA DE HECHOS	INVESTIGA EN B	

```
Out[21]:
                   ao_hechos
                                  ao_inicio
                                                 longitud
                                                                latitud tempo
          count 1.400873e+06
                               1.401331e+06
                                             1.341941e+06
                                                          1.341941e+06
                                                                          0.0
          mean
                 2.018462e+03
                               2.018617e+03
                                            -9.913714e+01 1.938701e+01
                                                                         NaN
                2.022233e+00
                              1.728106e+00
                                             6.015875e-02 7.029166e-02
                                                                         NaN
            std
                1.906000e+03 2.016000e+03
            min
                                            -1.002319e+02 1.909535e+01
                                                                         NaN
                 2.017000e+03 2.017000e+03
           25%
                                            -9.917560e+01 1.933889e+01
                                                                         NaN
                 2.018000e+03 2.019000e+03
           50%
                                            -9.914198e+01 1.938953e+01
                                                                         NaN
           75%
                2.020000e+03 2.020000e+03
                                            -9.909932e+01 1.943780e+01
                                                                         NaN
                2.022000e+03 2.022000e+03
                                           -9.894686e+01 1.958333e+01
                                                                         NaN
In [22]:
          df = data.copy()
          df.shape
          (1401331, 19)
Out[22]:
          df = df.dropna(subset=["fecha hechos", "fecha inicio"])
In [23]:
          df.shape
          (1400870, 19)
Out[23]:
In [24]:
          df["fecha hechos"] = pd.to datetime(df["fecha hechos"])
          df["fecha inicio"] = pd.to datetime(df["fecha inicio"])
          df = df.astype({"ao hechos": int})
In [25]:
          df.drop(axis=1, columns=["tempo"], inplace=True)
In [26]:
          df = df[(df.ao hechos >= 2010) & (df.ao hechos < 2022)]
In [27]:
          df.shape
```

### ¿Qué pruebas identificarías para asegurar la calidad de estos datos?

Al hablar de calidad en los datos es importante tomar como punto de partida los issues standard en términos de calidad que suelen presentarse y tratar de resolver aquellos que se apliquen a la características de los datos en análisis.

En este dataset en particular, observamos basicamente 3 tipos de datos:

datetime (fecha\_hechos, fecha\_inicio)

(1369570, 18)

Out[27]:

data.describe()

In [21]:

- int64 (ao\_hechos, ao\_inicio, longitud, latitud)
- object (meses, delito y sus dependencias)

Es importarte verificar la completitud del dataset, obviando los datos que contienen valores vacios, especialmente en columnas trascendentes como son fecha\_hechos, delito, alcaldia (para este ejercicio en particular).

Además, es necesario verificar la coherencia de los datos, verificar si las fechas son correctas tanto en rangos numericos permitidos, como en formato.

Verificar que los valores de latitud y longitud correspondan a la ubicación tambien definida (alcaldia, colonia por ejemplo).

Al existir muchos campos de texto, es importante verificar la unificacion en el vocabulario, para verificar errores que pueden darse como la duplicacion de categorias por mala escritura.

Ademas, se pueden emplear herramientas disenadas para proveer reportes de analisis de los datos incluidos en el dataset, que resultan muy utiles para emitir un diagnostico, como pandas\_profiling, por ejemplo.

#### Identifica los delitos que van a la alza y a la baja en la CDMX

Para este analsis, se consideran unicamente los delitos representativos. Para esto se podrian plantear varios criterios de seleccion de delitos, sin embargo dada la premura del ejercicio, en este caso los datos representativos se eligen bajo dos consideraciones:

1. Que el delito incluya data de al menos los ultimos 5 años

In [461...

metrics crime

2. Que el numero de ocurrencias que tienen estos delitos sea mayor a la mediana calculada sobre los datos totales.

De esta manera el numero de delitos en analisis se reduce a 110 de un total de 347.

Ademas, para determinar si un delito va a la alza o la baja, se ha calculado el pocentaje de cambio de cada delito dentro de un periodo de tiempo, para este periodo se ha tomando en consideracion los ultimos 5 anios, al ser este periodo el que incluye data mas representativa de la variacion del comportamiento de los delitos analizados. El promedio de este porcentaje de cambio en un periodo de 5 anios, definira si el delito va a la alza o a la baja.

```
In [458... def get percentile(df col):
            mean val = df col.mean()
             med val = df col.median()
             q10 = np.percentile(df col, 10)
             return [round(mean val), round(med val), round(q10)]
In [459... relevant_crimes = []
         irrelevant crimes = []
         for delito in df["delito"].value counts().index:
             years = df[df.delito == delito]["ao hechos"].value counts().sort index().index
             if (
                 (2021 in years)
                 and (2020 in years)
                 and (2019 in years)
                 and (2018 in years)
                 and (2017 in years)
             ):
                 relevant crimes.append(delito)
             else:
                 irrelevant crimes.append(delito)
In [460... df = df.loc[df["delito"].isin(relevant crimes)]
```

metrics crime = get percentile(df.delito.value counts())

```
Out[461]: [5839, 708, 55]
In [462... len(df.groupby("delito")["delito"].count().sort values())
               220
Out[462]:
In [463... relevant ocurrence = (
                   df.delito.value counts().loc[lambda x: x >= metrics crime[1]].index.tolist()
              df = df.loc[df["delito"].isin(relevant_ocurrence)]
              len(relevant ocurrence)
In [471... | df.delito.value counts().sort values()[0:30].plot(
                     kind="barh", title="Tipos de delito", figsize=(8, 8)
               <AxesSubplot:title={'center':'Tipos de delito'}>
Out[471]:
                                                                                                                              Tipos de delito
                                                                                   CONTRA EL CUMPLIMIENTO DE LA OBLIGACION ALIMENTARIA
                                                                                                USO DE DOCUMENTO FALSO
                                                                                 HOMICIDIO CULPOSO POR TRÂNSITO VEHICULAR (ATROPELLADO)
                                                                                    HOMICIDIO CULPOSO POR TRÁNSITO VEHICULAR (COLISIO)
FALSEDAD ANTE AUTORIDADE
                                                                                                   DELITOS ELECTORALES
COBRANZA ILEGITIMA
                                                                                       ATAQUE A LAS VIAS GENERALES DE COMUNICACIÓN
                                                                                            PERDIDA DE LA VIDA POR ENFERMEDAI
              CORRUPCIÓN DE PERSONAS MENORES DE EDAD O PERSONAS QUE NO TENGAN CAPACIDAD PARA COMPRENDER EL SIGNIFICADO DEL HECHO O DE PERSONAS QUE NO TENGAN CAPACIDAD DE RESSITIR LA COMDUCTA.
SECUESTRO EXPRESS (RARA COMETER ROBO DE XETORSIÓN).
ROBO A OFICINA PEBLICA SIN VOLENCIA.
ROBO A TRANSEUNTE A BORDO DE TAXI PUBLICA SIN VOLENCIA.
ROBO A TRANSEUNTE A BORDO DE TAXI PUBLICA SIN VOLENCIA.
                                                                                      ROBO A REPARTIDOR Y VEHICULO CON VIOLENCIA
                                                                                         RESPONSABILIDAD PROFESIONAL Y TECNICA
In [472... # plt.figure(figsize=(40, 40))
              df pct change = pd.DataFrame()
              for i, delito in enumerate(df.delito.value counts().sort values().index):
                    \# pos = i+1
                    # plt.subplot(12, 10, pos)
                    df = df[df.delito == delito]["ao hechos"].value counts().sort index()
                    pct change = float(
                          df[df.delito == delito]["ao hechos"]
                           .value counts()
                           .sort index()
                          .rename axis("years")
                          .to frame(name="counts")[-5:]
                           .pct change()
                          .counts.mean()
                     df pct change.at[delito, "pct change"] = pct change
                     # df .plot(title = delito[0:25])
```

```
df_pct_change_increasing = df_pct_change[df_pct_change["pct_change"] >= 0]
    df_pct_change_decreasing = df_pct_change[df_pct_change["pct_change"] < 0]

In [473...    print("Lista de los crimenes en aumento, total:", df_pct_change_increasing.shape[0])
    list(df_pct_change_increasing.index) # whole df

Lista de los crimenes en aumento, total: 73
['RESPONSABILIDAD PROFESIONAL Y TECNICA',
    'PERDIDA DE LA VIDA POR PARO CARDIACO',
    'ROBO A TRANSEUNTE A BORDO DE TAXI PÚBLICO Y PRIVADO CON VIOLENCIA',
    'ROBO A OFICINA PÚBLICA SIN VIOLENCIA',
    'CORRUPCIÓN DE PERSONAS MENORES DE EDAD O PERSONAS QUE NO TENGAN CAPACIDAD PARA COMPRE
    NDER EL SIGNIFICADO DEL HECHO O DE PERSONAS QUE NO TENGAN CAPACIDAD DE RESISTIR LA COND</pre>
```

```
UCTA',
 'PERDIDA DE LA VIDA POR ENFERMEDAD',
'DDH OTRAS MATERIAS',
 'HOMICIDIO POR ARMA BLANCA',
 'EJERCICIO ILEGAL Y ABANDONO DEL SERVICIO PUBLICO',
 'ATAQUE A LAS VIAS GENERALES DE COMUNICACIÓN',
 'DESOBEDIENCIA Y RESISTENCIA DE PARTICULARES',
 'PORTACION DE ARMA DE FUEGO',
 'MALTRATO ANIMAL',
 'COBRANZA ILEGITIMA',
 'DELITOS ELECTORALES',
 'FALSEDAD ANTE AUTORIDADES',
 'HOMICIDIO CULPOSO POR TRÁNSITO VEHICULAR (COLISION)',
 'VIOLACION EQUIPARADA',
 'COHECHO',
 'CONTRA EL CUMPLIMIENTO DE LA OBLIGACION ALIMENTARIA',
 'ROBO S/V DENTRO DE NEGOCIOS, AUTOSERVICIOS, CONVENIENCIA',
 'LESIONES CULPOSAS POR CAIDA',
 'SUSTRACCIÓN DE MENORES',
 'ROBO A PASAJERO A BORDO DE TRANSPORTE PÚBLICO SIN VIOLENCIA',
 'CONTRA LA INTIMIDAD SEXUAL',
 'ROBO A TRANSEUNTE EN PARQUES Y MERCADOS CON VIOLENCIA',
 'ROBO DE OBJETOS A ESCUELA',
 'ALLANAMIENTO DE MORADA, DESPACHO, OFICINA O ESTABLECIMIENTO MERCANTIL',
 'ROBO A TRANSEUNTE EN NEGOCIO CON VIOLENCIA',
 'PERDIDA DE LA VIDA POR SUICIDIO',
 'DAÑO EN PROPIEDAD AJENA INTENCIONAL A CASA HABITACION',
 'OMISION DE AUXILIO O DE CUIDADO',
 'ROBO A REPARTIDOR SIN VIOLENCIA',
 'ROBO A CASA HABITACION CON VIOLENCIA',
 'FALSIFICACION O ALTERACION Y USO INDEBIDO DE DOCUMENTOS',
 'ROBO A PASAJERO A BORDO DE METROBUS SIN VIOLENCIA',
 'DAÑO EN PROPIEDAD AJENA INTENCIONAL A BIENES INMUEBLES',
 'EXTORSION',
'DISCRIMINACION',
 'LESIONES CULPOSAS',
 'PRIVACION DE LA LIBERTAD PERSONAL',
 'ACOSO SEXUAL',
'NEGACION DEL SERVICIO PUBLICO',
 'ROBO DE PLACA DE AUTOMOVIL',
 'LESIONES CULPOSAS POR TRANSITO VEHICULAR',
 'VIOLACION',
 'ENCUBRIMIENTO',
 'NARCOMENUDEO POSESIÓN CON FINES DE VENTA, COMERCIO Y SUMINISTRO',
 'ABUSO DE AUTORIDAD Y USO ILEGAL DE LA FUERZA PUBLICA',
 'LA ADMINISTRACION DE JUSTICIA',
 'ROBO A PASAJERO A BORDO DE TRANSPORTE PÚBLICO CON VIOLENCIA',
 'DAÑO EN PROPIEDAD AJENA INTENCIONAL A AUTOMOVIL',
 'ROBO DE MOTOCICLETA SIN VIOLENCIA',
'PERDIDA DE LA VIDA POR OTRAS CAUSAS',
 'ROBO DE VEHICULO DE PEDALES',
 'ROBO A TRANSEUNTE EN VIA PUBLICA SIN VIOLENCIA',
'ROBO A REPARTIDOR CON VIOLENCIA',
'PRODUCCIÓN, IMPRESIÓN, ENAJENACIÓN, DISTRIBUCIÓN, ALTERACIÓN O FALSIFICACIÓN DE TÍTUL
OS AL PORTADOR, DOCUMENTOS DE CRÉDITO PÚBLICOS O VALES DE CANJE',
 'ROBO A PASAJERO A BORDO DE METRO SIN VIOLENCIA',
 'TENTATIVA DE EXTORSION',
'ROBO A PASAJERO / CONDUCTOR DE VEHICULO CON VIOLENCIA',
 'LESIONES INTENCIONALES POR GOLPES',
 'USURPACIÓN DE IDENTIDAD',
'ABUSO SEXUAL',
 'ROBO A NEGOCIO CON VIOLENCIA',
 'NARCOMENUDEO POSESION SIMPLE',
 'DESPOJO',
 'ABUSO DE CONFIANZA',
 'ROBO DE ACCESORIOS DE AUTO',
```

```
'ROBO A TRANSEUNTE EN VIA PUBLICA CON VIOLENCIA',
            'AMENAZAS',
           'FRAUDE',
           'VIOLENCIA FAMILIAR']
In [474... print("Lista de los crimenes en descenso, total:", df pct change decreasing.shape[0])
         list(df pct change decreasing.index)
         Lista de los crimenes en descenso, total: 37
Out[474]: ['ROBO DE ARMA',
           'ROBO A REPARTIDOR Y VEHICULO CON VIOLENCIA',
           'SECUESTRO EXPRESS (PARA COMETER ROBO O EXTORSIÓN)',
           'ROBO A PASAJERO A BORDO DE METRO CON VIOLENCIA',
           'PERDIDA DE LA VIDA POR CAIDA',
           'USO INDEBIDO DE ATRIBUCIONES Y FACULTADES',
           'CONTRA FUNCIONARIOS PUBLICOS',
           'HOMICIDIO CULPOSO POR TRÁNSITO VEHICULAR (ATROPELLADO)',
           'USO DE DOCUMENTO FALSO',
           'TENTATIVA DE ROBO',
           'DAÑO EN PROPIEDAD AJENA CULPOSA POR TRÁNSITO VEHICULAR A BIENES INMUEBLES',
           'ROBO A TRANSEUNTE SALIENDO DEL BANCO CON VIOLENCIA',
           'QUEBRANTAMIENTO DE SELLOS',
           'DELITOS AMBIENTALES',
           'TORTURA',
           'ROBO DE VEHICULO DE SERVICIO PÚBLICO SIN VIOLENCIA',
           'LESIONES INTENCIONALES',
           'ROBO A PASAJERO A BORDO DE PESERO COLECTIVO CON VIOLENCIA',
           'ROBO DE VEHICULO DE SERVICIO PÚBLICO CON VIOLENCIA',
           'HOMICIDIO POR ARMA DE FUEGO',
           'ROBO DE MOTOCICLETA CON VIOLENCIA',
           'LESIONES INTENCIONALES POR ARMA BLANCA',
           'ROBO DE DOCUMENTOS',
           'ROBO DE DINERO',
           'LESIONES INTENCIONALES POR ARMA DE FUEGO',
           'DAÑO EN PROPIEDAD AJENA CULPOSA',
           'ROBO A TRANSEUNTE DE CELULAR SIN VIOLENCIA',
           'ROBO DE VEHICULO DE SERVICIO PARTICULAR CON VIOLENCIA',
           'DAÑO EN PROPIEDAD AJENA INTENCIONAL',
           'LESIONES CULPOSAS POR TRANSITO VEHICULAR EN COLISION',
           'DAÑO EN PROPIEDAD AJENA CULPOSA POR TRÁNSITO VEHICULAR A AUTOMOVIL',
           'ROBO A CASA HABITACION SIN VIOLENCIA',
           'ROBO DE VEHICULO DE SERVICIO PARTICULAR SIN VIOLENCIA',
           'ROBO DE OBJETOS DEL INTERIOR DE UN VEHICULO',
           'DENUNCIA DE HECHOS',
           'ROBO A NEGOCIO SIN VIOLENCIA',
           'ROBO DE OBJETOS']
```

# ¿Cuál es la alcaldía que más delitos tiene y cuál es la que menos? ¿Por qué crees que sea esto?

En el dataset en analisis existe un total de 514 alcaldias.

La alcaldia con el mayor numero de crimenes es:

```
In [981... print(
        "alcaldia: ",
        df["alcaldia_hechos"].value_counts().idxmax(),
        "No. delitos:",
        df["alcaldia_hechos"].value_counts().max(),
)
```

alcaldia: CUAUHTEMOC No. delitos: 192644

Por otro lado, existe un total de 223 alcaldias con un numero de delitos minimo, es decir 1:

```
In [989... lower crime rate alcaldias = df["alcaldia hechos"].value counts() == 1
          lower crime rate alcaldias = list(
              lower crime rate alcaldias[lower crime rate alcaldias == True].index
          lower crime rate alcaldias
Out[989]: ['ESPERANZA',
           'TANCANHUITZ',
           'MARAVATIO',
            'GUELATAO DE JUAREZ',
            'PUTLA VILLA DE GUERRERO',
           'TECPAN DE GALEANA',
           'XOCHICOATLAN',
            'NANACAMILPA DE MARIANO ARISTA',
            'CHAPA DE MOTA',
           'XICO',
            'COPALA',
            'MIAHUATLAN DE PORFIRIO DIAZ',
           'XICOTEPEC',
           'TETEPANGO',
            'TEXCALYACAC',
            'SAN DIEGO DE LA UNION',
           'ACATZINGO',
           'PUNGARABATO',
            'SAIN ALTO',
            'COSAMALOAPAN DE CARPIO',
           'IGNACIO DE LA LLAVE',
            'TLAQUEPAQUE',
            'TIQUICHEO DE NICOLAS ROMERO',
            'ZAPOTITLAN PALMAS',
           'TALA',
           'HALACHO',
            'ECUANDUREO',
           'CHIGNAHUAPAN',
           'TULCINGO',
            'PISAFLORES'
            'PETLALCINGO',
            'CABO CORRIENTES',
            'SANTA MARIA COLOTEPEC',
            'SANTO TOMAS',
            'TICUL',
           'MENDEZ',
            'QUIMIXTLAN',
            'SAN SIMON DE GUERRERO',
           'ASUNCION NOCHIXTLAN',
            'CUAPIAXTLA DE MADERO',
            'SAN SALVADOR EL VERDE',
            'ALPATLAHUAC',
           'SAN JOSE ITURBIDE',
            'CHICONTEPEC',
            'AHUEHUETITLA',
            'TIXTLA DE GUERRERO',
           'BADIRAGUATO',
            'SAN JOSE CHIAPA',
            'HUAUTLA DE JIMENEZ',
            'LA MISION',
            'NAVOJOA',
            'LA MAGDALENA TLALTELULCO',
            'QUECHULTENANGO',
            'HUEJUTLA DE REYES',
            'OZUMBA',
            'ZIMATLAN DE ALVAREZ',
            'SOLTEPEC',
            'PINOTEPA DE DON LUIS',
```

'QUERENDARO',

```
'POLOTITLAN',
'CUITZEO',
'DELICIAS',
'AMATLAN DE LOS REYES',
'CONCEPCION BUENAVISTA',
'ZIRACUARETIRO',
'ZACAZONAPAN',
'TEPATITLAN DE MORELOS',
'COMAPA',
'SANTIAGO TULANTEPEC DE LUGO GUERRERO',
'SAN JUAN BAUTISTA ATATLAHUCA',
'CUAUTEPEC DE HINOJOSA',
'TEMOAYA',
'CHAPULHUACAN',
'GENERAL HELIODORO CASTILLO',
'SAN FELIPE TEJALAPAM',
'APAXCO',
'FRANCISCO I. MADERO',
'SANTA ANA',
'CHURINTZIO',
'AMOZOC',
'OMITLAN DE JUAREZ',
'TANHUATO',
'COATEPEC',
'OLUTA',
'ARIO',
'CIENEGA DE FLORES',
'CHIAPA DE CORZO',
'PEROTE',
'AQUILES SERDAN',
'RAFAEL DELGADO',
'ERONGARICUARO',
'EL SALTO',
'ESPAÑITA',
'TENANGO DE DORIA',
'SAN FRANCISCO HUEHUETLAN',
'MISANTLA',
'TEHUITZINGO',
'AGUA PRIETA',
'ZITLALTEPEC DE TRINIDAD SANCHEZ SANTOS',
'ALMOLOYA DEL RIO',
'MINERAL DEL MONTE'
'SAN JUAN GUICHICOVI',
'NOGALES',
'ACULCO',
'HUAUCHINANGO',
'LERDO',
'CAÑADA MORELOS',
'MOROLEON',
'CALERA',
'AMAXAC DE GUERRERO',
'TETELA DEL VOLCAN',
'TETELA DE OCAMPO',
'SANTA CRUZ XOXOCOTLAN',
'ATLAUTLA',
'MATAMOROS',
'SAHUAYO',
'PAPALOTLA',
'CHILON',
'PARRAS',
'EDUARDO NERI',
'BUCTZOTZ',
'ALVARADO',
'CERRO DE SAN PEDRO',
'CALPULALPAN',
'EL FUERTE',
```

```
'SANTA ANA MAYA',
'TOLCAYUCA',
'CATAZAJA',
'MACUSPANA',
'ZINAPECUARO',
'IXTAPAN DEL ORO',
'ZACAPU',
'TLAPEHUALA',
'ALMOLOYA DE ALQUISIRAS',
'ZAPOTLAN DE JUAREZ',
'CALVILLO',
'JALACINGO',
'JOCOTITLAN',
'EPAZOYUCAN',
'TLACHICHILCO',
'JALTIPAN',
'TAPALPA',
'LA PIEDAD',
'EL ORO',
'ATOYAC DE ALVAREZ',
'VALLE DE SANTIAGO',
'ARMERIA',
'TEPETLAOXTOC',
'ENCARNACION DE DIAZ',
'EBANO',
'TEPETITLA DE LARDIZABAL',
'SALVADOR ALVARADO',
'RODEO',
'MIGUEL ALEMAN',
'ABALA',
'PASO DEL MACHO',
'PARAISO',
'KANASIN',
'HUATABAMPO',
'HUIMANGUILLO',
'AMANALCO',
'TECAMACHALCO',
'ASIENTOS',
'MARIANO ESCOBEDO',
'NAUPAN',
'ATOTONILCO EL GRANDE',
'SAN PEDRO JICAYAN',
'TECATE',
'HUIXTLA',
'SAN ANDRES CHOLULA',
'MEDELLIN',
'ATZITZINTLA',
'AHUMADA',
'LIBRES',
'SAN GREGORIO ATZOMPA',
'PATZCUARO',
'SAN MATIAS TLALANCALECA',
'SENGUIO',
'SAN JUAN DE LOS LAGOS',
'CHARO',
'SAN BARTOLO COYOTEPEC',
'YURIRIA',
'ALTAMIRA',
'MULEGE',
'AMECA',
'MUZQUIZ',
'LOS REYES DE JUAREZ',
'MAGDALENA',
'JESUS MARIA',
'SABINAS',
```

'JALOSTOTITLAN',

```
'HUEYPOXTLA',
             'TLAXCO',
             'COYUCA DE CATALAN',
             'TEOTITLAN DE FLORES MAGON',
             'CADEREYTA JIMENEZ',
             'COYUCA DE BENITEZ',
             'ZAPOTLAN EL GRANDE',
             'SAN FRANCISCO DEL RINCON',
             'XONACATLAN',
             'SAN MIGUEL XOXTLA',
             'TANCITARO',
             'MATIAS ROMERO',
             'PROGRESO DE OBREGON',
             'VALLE HERMOSO',
             'TEPEACA',
             'CARRILLO PUERTO',
             'TUXTLA GUTIERREZ',
             'JARAL DEL PROGRESO',
             'SAN PEDRO POCHUTLA',
             'CUITLAHUAC',
             'CHAPULTEPEC',
             'TOTOLAPAN',
             'AHUATLAN',
             'ALTO LUCERO DE GUTIERREZ BARRIOS',
             'BATOPILAS',
             'SAN PEDRO ATOYAC',
             'ACONCHI',
             'ATITALAQUIA',
             'COMPOSTELA',
             'HUEYAPAN DE OCAMPO',
             'CEDRAL']
In [328... | df cuauhtemoc = df[df["alcaldia hechos"] == "CUAUHTEMOC"]
In [329... df cuauhtemoc = df cuauhtemoc.dropna()
          m = folium.Map([39.645, -79.96], zoom_start=14)
          for index, row in df cuauhtemoc.iterrows():
               folium.CircleMarker(
                    [row["latitud"], row["longitud"]],
                   radius=3,
                   popup=row["delito"],
                   fill color="#3db7e4",
               ).add to(m)
In [331... m
                                        Burroughs Street
                 University Avenue
Out[331]:
                                                                      201st Memorial Highway
                                                                                      WV 705
                                                                                       Suncrest
                                                                                      Town Centre
                    Krepps
                                    Patreson Drive
                                               Evansdale
                               Engineering
                   Core Arboretum
                                                                                             WVU Organii
                                  gahela Boulevard
                                                                                                      The Mile
                                 Morgantown
```

'SAN PABLO DEL MONTE',

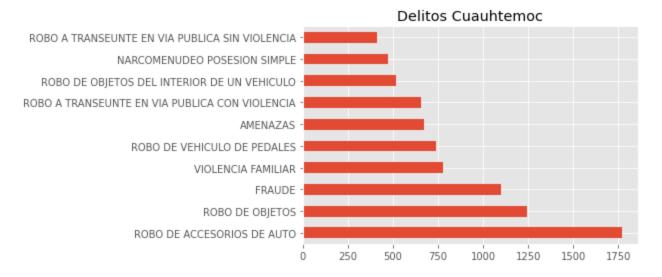
```
Morgan Heights

Westover

Beechurst

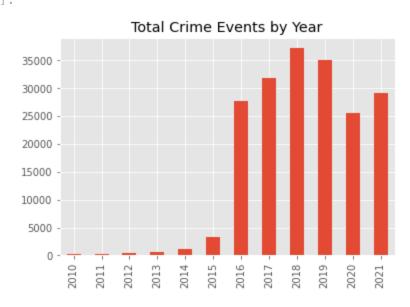
Leaflet | Data by © OpenStreetMap, under ODbL.
```

Out[1032]: <AxesSubplot:title={'center':'Delitos Cuauhtemoc'}>



```
df cuauhtemoc["colonia hechos"].value counts().head()
In [103...
                          2676
           CENTRO
Out[1035]:
           ROMA NORTE
                          1412
            DOCTORES
                           958
           GUERRERO
                           791
                           780
           MORELOS
           Name: colonia hechos, dtype: int64
          df cuauhtemoc["ao hechos"].value counts().sort index().plot(
In [993...
              kind="bar", title="Total Crime Events by Year"
```

Out[993]: <AxesSubplot:title={'center':'Total Crime Events by Year'}>



He realizado un breve de los delitos cometidos en la alcaldia de Cuauhtemoc, habiendo encontrado lo

siguiente:

- El crimen en la alcaldia empezo a aumentar significativamente en el año 2016.
- Los delitos con mayor ocurrencia estan vinculados al robo (vehiculos, objetos, accesorios de vehiculos asi como tambien transeuntes)
- Otro crimenes tambien destacados son la narcoposesion y el maltrato intrafamiliar.
- La latitud y longitud del dataset muestra una zona con presencia de muchos comercios, la zona parece bastante turistica al estar formada por colonias que contienen sitios de interes para visitantes, pero tambien se observan centros nocturnos, prostibulos, etc.

Con esta informacion puedo suponer que Cuauhtemoc corresponde a una alcaldia de nivel socieconomico bajo donde hay mas probabilidad delincuencia debido a la presencia de comercios en el sector y de visitantes interesados en la zona, ademas del narcomenudeo que puede ser tambien causante de que delitos que causa que se considere a esta como la alcaldia de mayor delincuencia en el periodo que se analiza.

Tras una breve investigacion, he confirmado que Cuauhtemoc es efectivamente una zona de nivel socioeconomico popular/bajo, en donde se encuentran las colonias consideradas mas peligrosas en la CDMX como son Centro, Sta. Maria la Ribera, Morelos, etc. Este sector tiene problematicas como la seguridad pública, recolección de basura, hacinamiento, vivienda, desempleo, insalubridad, drogadicccion, desercion escolar etc. Estos factores indudablemente inciden en la tasa de delitos alta que se puede evidenciar, ademas de justificar los delitos de violencia registrados debido a las condiciones de vida de las personas de esta alcaldia.

Por otro lado, las alcaldias con menor numero de crimenes corresponden en su mayoria a alcaldias alejadas con un numero reducido de habitantes y menor extension, lo que explica la tasa baja de delitos en estas zonas.

fuente: https://www.redalyc.org/pdf/325/32515208.pdf

¿Cuáles son los delitos que más caracterizan a cada alcaldía? Es decir, delitos que suceden con mayor frecuencia en una alcaldía y con menor frecuencia en las demás.

El analisis realizado para esta seccion, incluye graficas de cada delito Vs. el numero de ocurrencias del mismo para cada alcaldia. Analiticamente se ha determinado tambien el delito con mas frecuencia para cada alcaldia, siendo predominantes las alcaldias de 'Cuauhtemoc' e 'Iztapalapa', para la mayoria de delitos analizados. Este resultado es consistente con el analizado previamente, el mismo que categorizaba a Cuauhtemoc como la alcaldia con mayor indice de delincuencia en el periodo analizado.

table\_crime\_frecuency.T.plot(figsize=(40, 15))

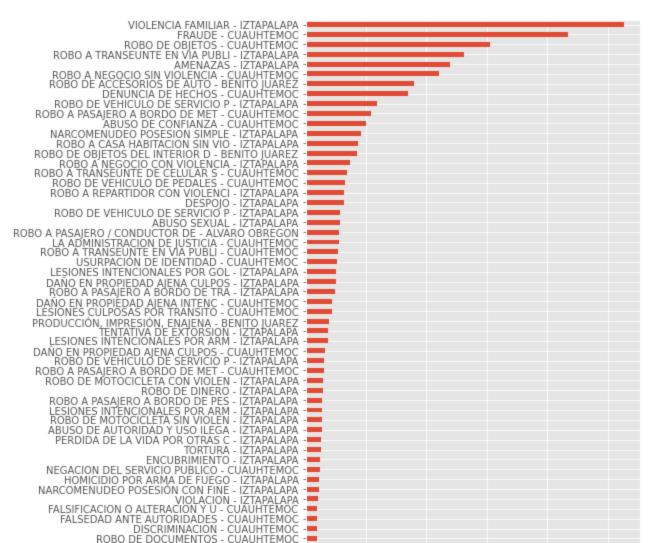
Out[325]:

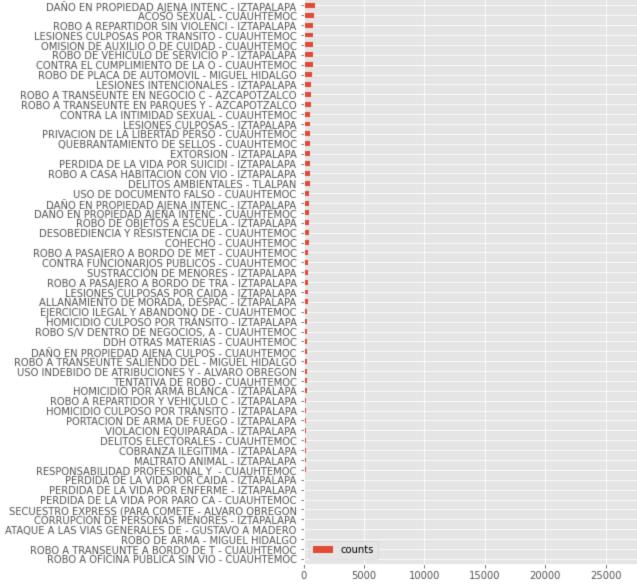


JUNEAU PROPERTY CONTINUES AND ACTION OF THE PROPERTY OF THE PR
LA MAGDALENA TLALTELULCO  LA MISION  LA PAZ
LA PIEDAD     LA UNION DE ISIDORO MONTES DE OCA     LAGOS DE MORENO
LEON LERDO
UBRES LOS CABOS LOS REYES DE IJJAREZ
MACUSPANA MAGDALENA MALINALCO
MANZANILLO MARAVATIO MARAVAO ESCOBEDO
MATEHUALA  MATEHUALA  MATEHUA RONERO  MAZATI AN
MEDELLIN MELCHOR OCAMPO MENDEZ
MERIDA METEPEC MEXICALI
MIACATLAN     MIAHUATLAN DE PORFIRIO DIAZ     MIGUEL ALEMAN
MILPA ALTA MINATITLAN MINITERAL DE LA REFORMA
MINERAL DEL MONTE     MISANTLA     MONTERREY
LEON LESSON LESO
MULEGE MUZQUIZ NACAJUCA NACAGUCA NACAGU
NAUCALPAN DE JUAREZ     NAUPAN     NAUCALPAN
NEXTLALPAN NEZAHUALCOYOTL NICOLAS ROMERO
NOGALES     NOPALTEPEC     NUEVO LAREDO
OCAMPO OCOMPOACAC
OMETEPEC OMITIAN DE JUAREZ ORIZABA
OTHON P. BLANCO OTUMBA OTZOLOTEPEC
— OZUMBA — PACHUCA DE SOTO — PALENQUE  DANICO
PAPALOTLA PAPALOTLA DE XICOHTENCATL PAPANTLA
PARAISO PARRAS PASO DEL MACHO
PATZCUARO PENJAMO PEROTE
PINALDINGO  PINALDE AMOLES  PINOTERA DE DON LUIS  PINATIONES
PLAYAS DE ROSARITO POLOTITLAN POZA RICA DE HIDALGO
PLANS DE ROSANTO PROTITURA HIDAGO PROCRESO DE OBREGON PUEDA PUENTE DE IXTLA PUENTE DE IXTLA PUENTE DE IXTLA PUENTE DE IXTLA PUENCAMBRICO PUTA VALLARITA PUNCAMBRICO PUTA VALLARITA PUTA VA
PUERTO VALLARTA PUNGARATO PUTLA VILLA DE GUERRERO OVECHIUTENANGO
QUERENDARO QUERETARO QUINIXTIAN
RAFAEL DELGADO REYNOSA RODEO
PRICAGAMENTO PRITA VALLA DI GUERRINO UNITA VALLA DI GUERRINO HARAL DELGADO HERMOD HARAL DELGADO HERMOD HARAL DELGADO HERMOD HARAL DELGADO HERMOD HARAL DELGADO HAR
SALIMA CRUZ SALINA CRUZ SALIVADOR ALVARADO
SAN ANDRES CHOLULA SAN ANTONIO LA ISLA SAN BARTOLO COYOTEPEC
SAN CRISTOBAL DE LAS CASAS     SAN DIEGO DE LA UNION     SAN FELIPE DEL PROGRESO
SAN FEUPE TEJALAPAM SAN FRANCISCO DEL RINCON SAN FRANCISCO HUEHUETLAN SAN FRANCISCO HUEHUETLAN
SAN JOSE CHIAPA SAN JOSE DEL RINCON SAN JOSE DEL RINCON
SAN JUAN BAUTISTA ATATLAHUCA SAN JUAN BAUTISTA TUXTEPEC SAN JUAN DE LOS LAGOS
SAN JUAN DEL RID SAN JUAN GUICHICOVI SAN LUIS DE LA PAZ
SAN LUIS POTOSI SAN MARTIN DE LAS PIRAMIDES SAN MARTIN TEXNELIZAN SAN MATEO RESIGNO
SAN MATIAS TLALANCALECA SAN MIGUEL XXXTLA SAN NICOLAS DE LOS GARZA
SAN PABLO DEL MONTE SAN PEDRO ATOYAC SAN PEDRO CHOLULA
SAM MATIES TULAMERAECA SAM MOLES SYNTAG GARZIA SAM MOLES SYNTAG GARZIA SAM HALL DEL MONTE SAM PERDO CHOLULA SAM PERDO MOTTERE C. DISTA 22 SAM PERDO MOTTERE C. DISTA 23 SAM PERDO SOLUTION SAM
SAN SALVADOR EL VERDE SAN SIMON DE GUERRERO SANTA ANA
SANS SHOWN DE GUERRERO SANTA ANA MENA SANTA GRUZ ZWIDCOTLAM SANTA MANA COLUTPEC SANTA MANA COLUTPEC SANTA MANA COLUTPEC SANTA MANA COLUTPEC SANTAMO TULMATEREC DE LUIGO GUERRERO SANTAMO TULMATEREC DE LUIGO GUERRERO SANTAMO
SANTA MAUA HUATULCO SANTA MAUA HUATULCO SANTO TOMAS SENCIJO SE
SENCUIO SILAO SILAO SINDATO SINALOA SOUDARIDAD
TAMPICO TANCANHUITZ TANCITARO
SACTIFIC  SULA  TALA  TA
TAXCO DE ALARCON TECAMAC TECAMACHALCO
TECAMACUO TECATE TECOLUTLA TECOZALITIA
TECPAN DE GALEANA TEHUNCAN TEHUITZINGO
TEJUPICO TELOLOAPAN TEMAMATLA
TEMASCALAPA TEMASCALCINGO TEMOCO TEMOCO
I EMASCALINGO TEMASCALINGO TEMUZO TEMUZO TEMUZO TEMANYA TEMANCINGO TEMANGO DE DORIA TEMANGO DE DORIA TEMANGO DE RAIE TEMANGO DE PLANIE
TENANGO DEL VALLE TEOLOYUCAN TEOTIHUACAN
HENNIGO DEL VALLE TELLOTOLICAN TEOTHULICAN TEOTHULICAN TEOTHULICAN TEOTHULICAN TEOTHULICAN TEPHATILAN DE MORECOS TEPHATICA TEPHATICAN TEPHATICAN TEPHATICAN TEPHATICAN TEPHATICAN TEPHATICAN TEPHATICAN TEPHATICAN TEPHATICAN
TEPECACULO TEPECOACULCO DE TRUJANO TEPEJI DEL RIO DE OCAMPO TEPETITILA DE L'ARDIZABAL
TEPETLACIXTOC TEPIC TEPOTZOTLAN
TEPOZILAN TEQUISQUIAPAN TEQUIXQUIAC
TETELA DEL VOLCAN TETELANGO TETEPANGO TETEPANGO
HERCOCKLIO DE TRIJANO TENDE LA DE COMPO TENDE LA DEL COMPO HERCOCKLIO HERCOCK
TIANGUISTENCO TICUL TIERRA BLANCA
TANGUISTENCO TICUL TERRA BLANCA TQUANA TQUICHEO DE NICOLAS ROMERO TIXTAL DE GUERBERO TIZTATOCA TALFUCHICO TITALOCATION
TACHICHLCO TACHICHUCA
TLAJONUCCO DE ZUÑIGA TLALMANALCO TLALMERANTLA
TIZANICA TIZANICHICO
TAYONACCO PE ZONGSA TAYAMANACCO TAYAMANACCO TAYAMANACCO TAYAMANACCO TAYAMANACCO TAYAMANACCO TAYAMANACCO TAYAMANACCO TAYAMANACCO TAYAMACCO TAYAMACC
HAMMACO E ZAMEGA TAMMAGUE TAMMA

```
TRANSPARS
TROOMERS
TR
```

Out[342]: <AxesSubplot:ylabel='delito'>





Diseña un indicador que mida el nivel de "inseguridad". Genéralo al nivel de desagregación que te parezca más adecuado (ej. manzana, calle, AGEB, etc.). Analiza los resultados ¿Encontraste algún patrón interesante? ¿Qué decisiones se podrían tomar con el indicador?

```
def show distribution(var data):
In [47]:
             This function will make a distribution (graph) and display it
              # Get statistics
             min val = var data.min()
             max val = var data.max()
             mean val = var data.mean()
             med val = var data.median()
             mod val = var data.mode()[0]
             q25 val = np.percentile(var data, 25)
             q99 val = np.percentile(var data, 99)
             print (
                 "Minimum:{:.2f}\nMean:{:.2f}\nMedian:{:.2f}\nMode:{:.2f}\nMaximum:{:.2f}\np25:{:
                      min val, mean val, med val, mod val, max val, q25 val, q99 val
              # Create a figure for 2 subplots (2 rows, 1 column)
              fig, ax = plt.subplots(2, 1, figsize=(15, 5))
```

```
# Plot the histogram
    ax[0].hist(var data, color="navy")
    ax[0].set ylabel("Frequency")
    # Add lines for the mean, median, and mode
    ax[0].axvline(x=q25 val, color="yellow", linestyle="dashed", linewidth=2)
    ax[0].axvline(x=q99_val, color="yellow", linestyle="dashed", linewidth=2)
ax[0].axvline(x=mean_val, color="cyan", linestyle="dashed", linewidth=2)
    ax[0].axvline(x=med val, color="red", linestyle="dashed", linewidth=2)
    # Plot the boxplot
    ax[1].boxplot(var data, vert=False)
    ax[1].set xlabel("Engagement")
    # Add a title to the Figure
    fig.suptitle("Data Distribution")
    # Show the figure
    fig.show()
    return mean val, q99 val
def get normalized data(df):
   q25 = np.percentile(df.counts, 25)
    q75 = np.percentile(df.counts, 75)
    cut off = (q75 - q25) * 3 # iqr * k
    lower = q25 - cut off
    upper = q75 + cut off
    df = df[df.counts > 1]
    df norm = df [df .counts < upper]</pre>
    return df norm
```

El indicador a ser usado pretende medir el nivel de inseguridad en la CDMX que considera para su calculo el porcentaje de cambio delincuencial en cada zona. Para esto, se ha planteado un analisis de percentiles, la desagregacion se ha realizado a nivel de alcaldia. Se han planteado una categorizacion delicuencial en 4 niveles:

```
A: nivel bajo de delincuencia
B: nivel medio de delincuencia
C: nivel medio-alto de delincuencia
D: nivel alto de delincuencia
```

Tras eliminar outliers se obtiene la distribucion de la muestra, y se seleccionan los percentiles 50 y 95 para definir los limites de cada rango de frecuencia de delitos. El percentil 50 definira el limite superior para el nivel bajo, el percentil 95 definira el limite superior para el nivel medio, los valores a partir del percentil 95 se considerara como nivel medio-alto de delincuencia hasta el limite superior, que vendra dado tras analizar los valores de outliers encontrados en el dataset, los valores a partir de este limite se consideraran como nivel alto de delincuencia.

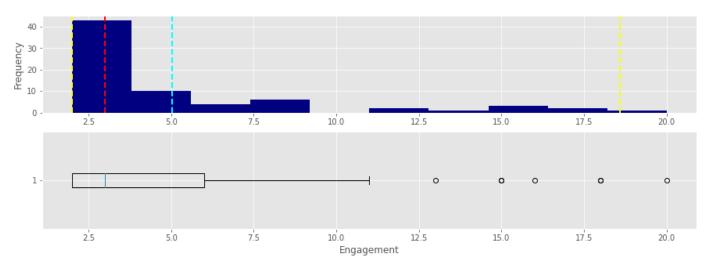
Ademas, para este analisis se toma en consideracion el porcentaje de cambio, es decir el porcentaje de crecimiento o decrecimiento delincuencial en un periodo de tiempo de 5 anios. En caso de que el indice de delincuencia este en decrecimiento, se multiplicara la ocurrencia del delito por un valor k1 < 1. Por otro lado, cuando el indice de delincuencia este en crecimiento se multiplicara la ocurrencia del delito por un valor k2 >1 que viene dado por la suma de 1 + indice de crecimiento.

Este ultimo threshold, se ha fijado en un valor de 1500, dado que tras analizar los datos existe un evidente aumento en la ocurrencia de delitos a partir de un valor cercano a 1500. Estos son outliers extremos que deberian ser categorizados como nivel alto de delincuencia.

El indicador pretende mostrar el nivel de inseguridad de CDMX atraves del porcentaje que representan las alcaldias con nivel delincuencial alto y medio alto, del total de alcaldias analizadas.

/var/folders/bl/kh03pyqs1knc\_yg2fvfr6rvr0000gp/T/ipykernel\_9837/132521588.py:42: UserWar
ning: Matplotlib is currently using module://matplotlib\_inline.backend\_inline, which is
a non-GUI backend, so cannot show the figure.
fig.show()





```
In [121... df_indicador_ = pd.concat([df_indicador, df_pct_change_alcaldia], axis=1)
    df_indicador_["pct_change"] = df_indicador_["pct_change"].fillna(0)
```

```
df indicador ["counts"] = df indicador ["counts"].fillna(0)
          df indicador ["trend"] = ""
          for item, count in enumerate(df indicador ["pct change"].values):
              if count >= 0:
                  df indicador ["trend"][item] = 1 + count
              else:
                  df indicador ["trend"][item] = 1 * 0.9
         /var/folders/bl/kh03pyqs1knc yg2fvfr6rvr0000gp/T/ipykernel 9837/626511551.py:9: SettingW
         ithCopyWarning:
         A value is trying to be set on a copy of a slice from a DataFrame
         See the caveats in the documentation: https://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/user
         guide/indexing.html#returning-a-view-versus-a-copy
           df indicador ["trend"][item] = 1 * 0.9
         /var/folders/bl/kh03pyqs1knc yg2fvfr6rvr0000gp/T/ipykernel 9837/626511551.py:7: SettingW
         ithCopyWarning:
         A value is trying to be set on a copy of a slice from a DataFrame
         See the caveats in the documentation: https://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/user
         guide/indexing.html#returning-a-view-versus-a-copy
           df indicador ["trend"][item] = 1 + count
In [122... df indicador ["crime rate"] = df indicador .counts * df indicador .trend
         df indicador .head()
In [123...
Out[123]:
                              counts pct_change
                                                  trend
                                                           crime_rate
                 IZTAPALAPA 32295.0
                                                             29065.5
                                      -0.001958
                                                     0.9
                CUAUHTEMOC 31102.0
                                      -0.029687
                                                     0.9
                                                              27991.8
           GUSTAVO A MADERO 22898.0
                                       0.005627 1.005627 23026.835744
            ALVARO OBREGON 15425.0
                                       0.025970
                                                 1.02597
                                                          15825.57964
               BENITO JUAREZ 15227.0
                                      -0.057624
                                                    0.9
                                                              13704.3
In [124... df_indicador_["indicator"] = ""
          for i, ind in enumerate(df indicador ["crime rate"].values):
             if ind <= mean:</pre>
                  df indicador ["indicator"][i] = "A"
             elif (ind > mean) & (ind <= q95):
                  df indicador ["indicator"][i] = "B"
             elif (ind > q95) & (ind <= 1500):
                  df indicador ["indicator"][i] = "C"
              elif ind > 1500:
                  df indicador ["indicator"][i] = "D"
         /var/folders/bl/kh03pyqs1knc yg2fvfr6rvr0000gp/T/ipykernel 9837/4063198131.py:10: Settin
         gWithCopyWarning:
         A value is trying to be set on a copy of a slice from a DataFrame
         See the caveats in the documentation: https://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/user
         quide/indexing.html#returning-a-view-versus-a-copy
           df indicador ["indicator"][i] = "D"
         /var/folders/bl/kh03pyqs1knc yg2fvfr6rvr0000gp/T/ipykernel 9837/4063198131.py:8: Setting
         WithCopyWarning:
         A value is trying to be set on a copy of a slice from a DataFrame
         See the caveats in the documentation: https://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/user
         guide/indexing.html#returning-a-view-versus-a-copy
           df indicador ["indicator"][i] = "C"
          /var/folders/bl/kh03pyqs1knc yg2fvfr6rvr0000gp/T/ipykernel 9837/4063198131.py:6: Setting
```

```
WithCopyWarning:
A value is trying to be set on a copy of a slice from a DataFrame

See the caveats in the documentation: https://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/user_guide/indexing.html#returning-a-view-versus-a-copy
df_indicador_["indicator"][i] = "B"
/var/folders/bl/kh03pyqs1knc_yg2fvfr6rvr0000gp/T/ipykernel_9837/4063198131.py:4: Setting WithCopyWarning:
A value is trying to be set on a copy of a slice from a DataFrame

See the caveats in the documentation: https://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/user_guide/indexing.html#returning-a-view-versus-a-copy
df_indicador_["indicator"][i] = "A"
```

Tras el analisis realizado, que puede replicarse para colonias, calles, etc., se ha definido la siguiente distribucion:

```
In [125... print(
             "Nivel bajo de delincuencia:",
             df indicador .indicator.value counts()["A"],
             "alcaldias",
         print(
             "Nivel medio de delincuencia:",
             df indicador .indicator.value counts()["B"],
             "alcaldias",
         print(
             "Nivel medio-alto de delincuencia:",
             df indicador .indicator.value counts()["C"],
             "alcaldias",
         print(
             "Nivel alto de delincuencia:",
             df indicador .indicator.value counts()["D"],
             "alcaldias",
         )
         Nivel bajo de delincuencia: 498 alcaldias
         Nivel medio de delincuencia: 22 alcaldias
         Nivel medio-alto de delincuencia: 26 alcaldias
         Nivel alto de delincuencia: 16 alcaldias
```

Como se menciono anteriormente el indicador pretende mostrar el nivel de inseguridad de CDMX, y se define por la suma del % que representan las alcaldias con nivel delincuencial medio-alto + la suma del % que representan las alcaldias con nivel delincuencial alto, del total de alcaldias analizadas.

En este caso, la suma del porcentaje delincuencial de las alcaldias con nivel medio-alto (26) y alto (16) representan el 7.5% de total del alcaldias para el anio 2021. En el año 2020 se categorizaron con nivel delincuencial medio-alto a 38 alcaldias, y con nivel delincuencial alto a 16 alcaldias, lo que representa el 9.67%. Este indicador nos permite demostrar que con respecto al anio 2020, en el anio 2021 ha habido una reduccion de alcaldias con niveles de delincuencia medio-altos y altos, de esta manera y de forma general el nivel de delincuencia en CDMX ha bajado un 2.17% del anio 2020 al 2021.