## REGRESION-EXPONENCIAL

February 1, 2021

# 1 REGRESIÓN EXPONENCIAL

### 1.1 Usando el modelo de desarrollo

#### 1.1.1 Formulación del Problema

- Se espera predecir el número de personas contagiadas y recuperadas del COVID19 hasta una fecha determinada futura.
- Experimentaremos con varias fechas y comprando con las cifras reales con las predecidas en nuestro modelo.
- Se dispone de 7 o más días para poder verificar la precisión del modelo.
- Las variables de interes para este modelo son las siguientes:
  - Número de personas contagiadas.
  - Días desde que empezó la pandemia.
  - Número de personas recuparadas.
- Se espera estudiar como aumenta el número de contagiados con el avance de cada día y de igual manera el aumento de las personas recuperadas.
- Este modelo persentará números reales de personas sin porcentajes.
- La interfaz será de complejidad media ya que será de uso técnico.

### 1.1.2 Definición del sistema

• El sistema modelado, en base al número de personas contagiadas desde el día 1 hasta la fecha que se realiza este modelo y predecirá a cuantos llegarán en una fecha en el futuro no lejano. Mencionando la frontera entre el modelo y su medio ambiente es en los datos reales de los contagios y los datos que el sistema modelado producirá.

### 1.1.3 Formulación del modelo

• Los aspectos relevantes del sistema real son en primer lugar las personas contagiadas de COVID-19, siguiendole los días que han transcurrido desde el inicio de la pandemia.

### 1.1.4 Colección de datos

```
[1]: import pandas as pd
  import numpy as np
  from datetime import datetime,timedelta
  from sklearn.metrics import mean_squared_error
  from scipy.optimize import curve_fit
  from scipy.optimize import fsolve
```

```
%matplotlib inline
[10]: url = 'covid_19_clean_complete.csv'
      df = pd.read_csv(url)
[10]:
            Province/State
                                    Country/Region
                                                           Lat
                                                                                   Date
                                                                      Long
                        NaN
                                        Afghanistan 33.939110 67.709953
                                                                            2020-01-22
                                                                            2020-01-22
      1
                        NaN
                                            Albania 41.153300 20.168300
      2
                        NaN
                                            Algeria 28.033900
                                                                  1.659600
                                                                            2020-01-22
      3
                        NaN
                                            Andorra 42.506300
                                                                  1.521800
                                                                            2020-01-22
      4
                        NaN
                                             Angola -11.202700 17.873900
                                                                            2020-01-22
                                                                  6.613100
      49063
                        NaN
                             Sao Tome and Principe
                                                      0.186400
                                                                            2020-07-27
      49064
                        NaN
                                              Yemen 15.552727
                                                                 48.516388
                                                                            2020-07-27
      49065
                       NaN
                                            Comoros -11.645500
                                                                 43.333300
                                                                            2020-07-27
      49066
                                        Tajikistan 38.861000
                        NaN
                                                                 71.276100
                                                                            2020-07-27
                                            Lesotho -29.610000 28.233600 2020-07-27
      49067
                        NaN
             Confirmed Deaths Recovered Active
                                                                 WHO Region
      0
                              0
                      0
                                          0
                                                     Eastern Mediterranean
                      0
                              0
                                          0
      1
                                                  0
                                                                     Europe
      2
                      0
                              0
                                          0
                                                  0
                                                                     Africa
      3
                      0
                              0
                                          0
                                                  0
                                                                     Europe
      4
                      0
                              0
                                          0
                                                  0
                                                                     Africa
      49063
                   865
                                       734
                             14
                                                117
                                                                     Africa
      49064
                   1691
                            483
                                        833
                                                375
                                                     Eastern Mediterranean
                   354
                              7
                                        328
                                                 19
      49065
                                                                     Africa
                   7235
      49066
                             60
                                       6028
                                               1147
                                                                     Europe
      49067
                   505
                             12
                                        128
                                                365
                                                                     Africa
      [49068 rows x 10 columns]
[11]: df = df[df['Country/Region'].isin(['Ecuador'])] #Filtro la Informacion solo__
       \rightarrowpara Ecuador
      df = df.loc[:,['Date','Confirmed', 'Recovered']] #Selecciono las columnas de_
       \rightarrow analasis
      # Expresar las fechas en numero de dias desde el 01 Enero
      FMT = '\%Y - \%m - \%d'
      date = df['Date']
      df['Date'] = date.map(lambda x : (datetime.strptime(x, FMT) - datetime.
       →strptime("2020-01-01", FMT)).days)
      df
```

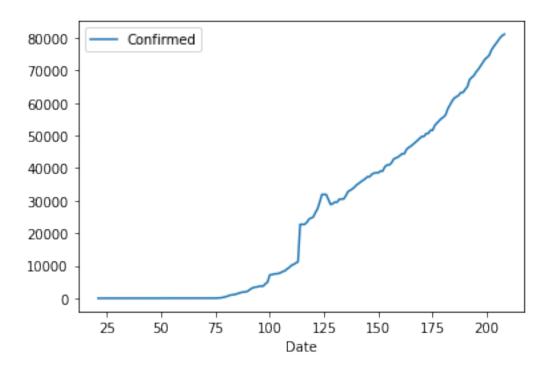
from sklearn import linear\_model
import matplotlib.pyplot as mp

```
[11]:
                    Confirmed
                                 Recovered
              Date
      95
                21
                              0
                                          0
      356
                22
                              0
                                          0
      617
                23
                              0
                                          0
      878
                24
                              0
                                          0
                              0
      1139
                25
                                          0
      47858
               204
                         78148
                                     33455
      48119
               205
                         79049
                                     34544
      48380
               206
                         80036
                                     34544
      48641
                         80694
                                     34896
               207
      48902
               208
                         81161
                                     34896
```

[188 rows x 3 columns]

```
[12]: df.plot(x ='Date', y='Confirmed')
```

## [12]: <AxesSubplot:xlabel='Date'>



## 1.1.5 Implementación

```
[13]: x1 = np.array(x, dtype=float) #transformo mi array de datos a floats
y1 = np.array(y, dtype=float)
```

```
NameError

Traceback (most recent call last)

<ipython-input-13-a7160d7cd185> in <module>
----> 1 x1 = np.array(x, dtype=float) #transformo mi array de datos a floats
2 y1 = np.array(y, dtype=float)
3
4 def mod_exponencial(x, a, b): #funcion que permite realizar la regrecio:
→con el modelo exponencial
5 return a * np.exp(b * x)

NameError: name 'x' is not defined
```

### 1.2 Modelo Polinomial

### 1.2.1 Se realizará los mismos pasos para este modelo

```
[20]: x2 = np.array(x, dtype=float)
y2 = np.array(y, dtype=float)

def func_polinomial(x, a, b, c, d, e):
    return a*x**4 + b*x**3 + c*x**2 + d*x + e

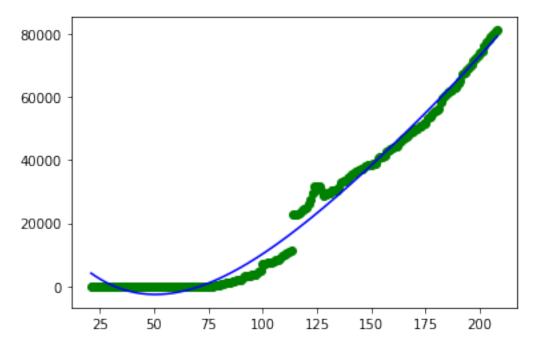
popt1, pcov1 = curve_fit(func_polinomial, x2, y2)
#print ("a = %s , b = %s, c = %s, d = %s, e = %s" % (popt1[0], popt1[1], u \( \to popt1[2], popt1[3], popt1[4]))

plt.plot(x2, y2, 'go',label="Datos Originales")
```

```
plt.plot(x2, func_polinomial(x2, *popt1), color = 'blue')
plt.show()

pro_x1 = func_polinomial(315,*popt1)
print("El número de infectados el 10 de noviembre del 2020 será: ", pro_x1)

pro_x1 = func_polinomial(336,*popt1)
print("El número de infectados el 1 de diciembre del 2020 será: ", pro_x1)
```



El número de infectados el 10 de noviembre del 2020 será: 209665.84832814086 El número de infectados el 1 de diciembre del 2020 será: 256303.71384527627

### 1.2.2 Interpretación y Análisis

Al revisar los datos de ambos modelos se puede tomar en cuanta con los datos reales en las fechas planteadas. Se entiende que el modelo Poliniomial es el mas acertado entre estos dos. ya que para las fechas del noviembre hay un total de 180 mil infectados en el país y el modelo polinomial nos da un total de 209 mil, y el modelo exponencial aoenas nos da 60 mil

### 1.3 Criterio personal

### 1.3.1 Político

- En nuestro país ha sido duramente afectado por la pandemia y uno de los factores que a colaborado con esta situación ha sido la corrupción de magnitudes inimaginables, políticos totalmente indolientes con la población en general y más específicamente con las personas que necesitaron en su debido momento medicamentos, atención, etc.
- Debido a esto producir aplicaciones que ayuden a un control y predicción de los casos, es al
  menos un ayuda para la población quizá no una que ayude como de verdad se quisiera pero
  al menos a tenernos informados ya que hasta la información nos ha sido ocultada y privada
  por que no decirlo.

#### 1.3.2 Económico

- De por si el Ecuador no gozaba de un buena economía antes de que la pandemia llegara al país, entonces fue obvio que nos iba a golpear fuertemente la situación. Y como un golpe de gracia la corrupción practicamente nos dejó con una situación tan crítica que pequeños y grandes emprendimientos cerraron aunque talbipen unos surgieron, todo fue como cada individuo o familia se adaptó a esta pandemia.
- Y lo peor aún está por venir así que se necesita un plan de emergencia para al menos poder resistir a una crisis económica de gran evergadura.

#### 1.3.3 Social

- Muchas personas pensaron que esta pandemia la situación en general, cambiaría nuestra forma
  de pesnar, vivir y convivir, pero nada más alejado de la realidad. Todos quieren volver a una
  normalidad de la que desde antes mismo se quejaban y parece que no hay ningun cambio
  positivo en la sociedad en general.
- Personas acaparando insumos en centros comerciales sin pensar en el resto que también necesita de ellos, ese escenario se vió por todo el planeta. La contaminación con plásticos fue en aumento. Entonces nos quiere decir que no hay forma en que nuestro pensamiento o prepectiva vaya a cambiar para bien.
- Aunque al menos hubo un pequeño punto que si fue positivo, al menos para nuestro planeta que después de varias semanas de cuarentena se vió un cambio genial en ver lugares totalmente limpios y menos contaminados. la fauna recuperaba espacios arrebatados por los turistas y gente en general.

[]: