DESARROLLO DEL MODELO Covid-19 infección en Ecuador.

Formulacion del problema

Esta simulacion se usara para presentar el avance de la enfermedad covid-19 en el ecuador, donde se busca predecir a travez de una regresion lineal y logaritmica el avance de la enfermedad a travez de datos que se tiene de personas que tuvieron la enfermedad y las personas que se han recuperado. Los datos recopildos sivern para poder realizar una simulacion del avance de la enfermedad y predecir el comportamiento y avance de la misma.

Definición del sistema

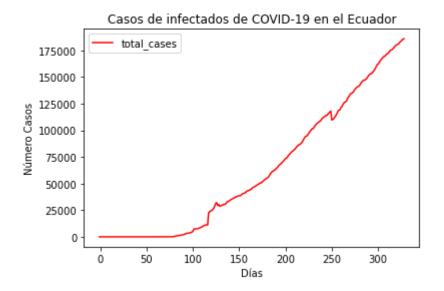
Se procede a simular el avance de la enfermedad covid-19 dentro del ecuador. Para este analisis se utilizaran datos recopilados de acuerdo a fechas sobre el numero de casos y numero de muertos que se dieron desde el mes de marzo.

```
In [6]: import pandas as pd
import numpy as np
from datetime import datetime,timedelta
from sklearn.metrics import mean_squared_error,r2_score
from scipy.optimize import curve_fit
from scipy.optimize import fsolve
from sklearn import linear_model
import matplotlib.pyplot as plt
%matplotlib inline
from xml.dom import minidom
```

```
In [8]: print("Numero de Contagios Actuales:")
    print(y[len(y)-1])
    ax = df.plot(x ='date', y='total_cases',color='red',title='Casos de infectados de COVID-19 en el Ecuador')
    ax.set_xlabel("Días")
    ax.set_ylabel("Número Casos")
```

Numero de Contagios Actuales: 185944.0

Out[8]: Text(0, 0.5, 'Número Casos')



Modelo Lineal

```
In [9]: x = list(df.iloc [:, 0]) # Fecha
         y = list(df.iloc [:, 1]) # Numero de casos
         # Creamos el objeto de Regresión Lineal
         regr = linear model.LinearRegression()
         # Entrenamos nuestro modelo
         regr.fit(np.array(x).reshape(-1, 1) ,y)
         # Veamos los coeficienetes obtenidos, En nuestro caso, serán la Tangente
         print('Coefficients: \n', regr.coef )
         # Este es el valor donde corta el eje Y (en X=0)
         print('Independent term: \n', regr.intercept )
         # Error Cuadrado Medio
         Coefficients:
          [611.28161157]
         Independent term:
          -37568.51318839502
In [10]: #Vamos a comprobar:
         # Quiero predecir cuántos "Casos" voy a obtener por en el dia 100,
         # según nuestro modelo, hacemos:
         y prediccion = regr.predict([[100]])
         print('Total de casos', int(y prediccion))
```

Total de casos 23559

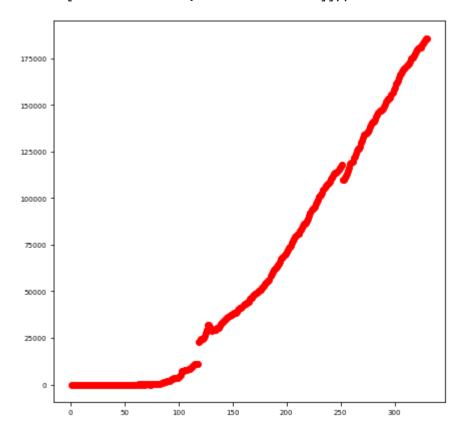
```
In [11]: #Graficar
plt.scatter(x, y)
x_real = np.array(range(50, 100))
print(x_real)
plt.plot(x_real, regr.predict(x_real.reshape(-1, 1)), color='green')
plt.show()

[50 51 52 53 54 55 56 57 58 59 60 61 62 63 64 65 66 67 68 69 70 71 72 73
74 75 76 77 78 79 80 81 82 83 84 85 86 87 88 89 90 91 92 93 94 95 96 97
98 99]
175000
125000
100000 100000 1
```

Modelo Logico

```
In [16]: from sklearn.linear_model import LogisticRegression
    def modelo_logistico(x,a,b):
        return a+b*np.log(x)
    x=np.arange(1,len(df)+1,1)
    y=np.array(df.values[:,1])
    exp_fit = curve_fit(modelo_logistico,x,y)
    pred_x = list(range(min(x),max(x)+7))
    plt.rcParams['figure.figsize'] = [7, 7]
    plt.rc('font', size=7)
    plt.scatter(x,y,label="Datos Reales Casos",color="red")
    val = [modelo_logistico(i,exp_fit[0][0],exp_fit[0][1]) for i in pred_x]
    #plt.plot(pred_x, [modelo_logistico(i,exp_fit[0][0],exp_fit[0][1]) for i in pred_x], label="Modelo Logistico",color="black
    #plt.legend()t(modelo_logistico,x,y) #Extraemos los valores de los paramatros
    print(exp_fit)
```

(array([-162616.15700986, 46769.46044512]), array([[1.24836634e+08, -2.49436309e+07], [-2.49436309e+07, 5.18506961e+06]]))



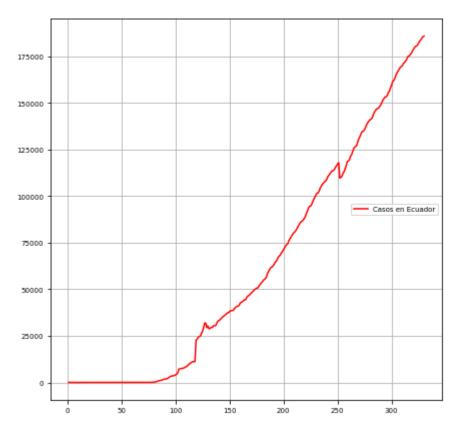
Out[17]:

	iso_code	continent	location	date	total_cases	new_cases	new_cases_smoothed	total_deaths	new_deaths	new_deaths_smo
15767	ECU	South America	Ecuador	2020- 03-01	1.0	1.0	0.143	0.0	0.0	
15768	ECU	South America	Ecuador	2020- 03-02	6.0	5.0	0.857	0.0	0.0	
15769	ECU	South America	Ecuador	2020- 03-03	7.0	1.0	1.000	0.0	0.0	
15771	ECU	South America	Ecuador	2020- 03-05	10.0	3.0	1.429	0.0	0.0	
15772	ECU	South America	Ecuador	2020- 03-06	13.0	3.0	1.857	0.0	0.0	
16031	ECU	South America	Ecuador	2020- 11-20	183246.0	996.0	819.000	13073.0	21.0	1
16032	ECU	South America	Ecuador	2020- 11-21	183840.0	594.0	738.000	13095.0	22.0	1
16033	ECU	South America	Ecuador	2020- 11-22	184876.0	1036.0	749.857	13139.0	44.0	2
16034	ECU	South America	Ecuador	2020- 11-23	185643.0	767.0	764.000	13201.0	62.0	2
16035	ECU	South America	Ecuador	2020- 11-24	185944.0	301.0	752.571	13225.0	24.0	2

264 rows × 50 columns

```
In [23]: # Graficar los casos y muertes por covid en Ecuador
plt.plot(x,y,label='Casos en Ecuador', color='red')
#plt.plot(x,y,label='Muertes en Ecuador', color='blue')
plt.grid(True)
plt.legend(loc=5)
```

Out[23]: <matplotlib.legend.Legend at 0x1e56d6211c8>



Criterio personal (politico, economico y social de la situacion)

La economía ecuatoriana recibió una serie de fuertes golpes externos desde 2015 y estaba todavía padeciendo las consecuencias del paro nacional y del movimiento de protesta de octubre pasado que permitió evitar el alza súbita de mas de 100% en los precios de los hidrocarburos. Con la crisis global del coronavirus, cayeron los precios del petróleo ecuatoriano a 15 dólares, un commodity del cual el país depende, y a lo que deben sumarse los problema de una economía dolarizada (es decir, que no puede devaluar y que está obligado a obtener la moneda estadounidense mediante exportaciones). Pero ahora los ecuatorianos ven erosionado, además, el sistema de protección social paralelo que representan las remesas de los emigrados. Los migrantes ecuatorianos en el mundo, principalmente en Estados Unidos, España y Italia, deben hacer frente a sus propias emergencias.

In [٦.	
T11 [] •	