UNIVERSIDAD POLITECNICA SALESIANA

Alumno: Juan Cañar.

Docente: Ing. Diego Quisi

Covid-19 infección en Ecuador. Modelos probabilisticos

Implementacion de un modelo probabilistico de infección por el virus Covid-19

Se realiza un análisis probabilistico simple del crecimiento de la infección en Python y el modelos para comprender mejor la evolución de la infección.

Se crea modelos de series temporales del número total de personas infectadas hasta la fecha (es decir, las personas realmente infectadas más las personas que han sido infectadas). Estos modelos tienen parámetros , que se estimarán por ajuste de probabilidad.

In [1]:

```
# Importar las librerias para el analasis
import pandas as pd
import numpy as np
from scipy.integrate import solve_ivp
from scipy.optimize import minimize
from scipy.integrate import odeint
from datetime import datetime,timedelta
from sklearn.metrics import mean_squared_error
from scipy.optimize import curve_fit
from scipy.optimize import fsolve
from sklearn import linear_model
import matplotlib.pyplot as plt
%matplotlib inline
```

In [2]:
▶

```
# Actualizar Los datos (URL)
url = 'https://covid.ourworldindata.org/data/ecdc/new_cases.csv'
df = pd.read_csv(url)
df
```

Out[2]:

	date	World	Afghanistan	Albania	Algeria	Andorra	Angola	Anguilla	Antigua and Barbuda	Argent
0	2019- 12-31	27	0.0	NaN	0.0	NaN	NaN	NaN	NaN	٨
1	2020- 01-01	0	0.0	NaN	0.0	NaN	NaN	NaN	NaN	٨
2	2020- 01-02	0	0.0	NaN	0.0	NaN	NaN	NaN	NaN	٨
3	2020- 01-03	17	0.0	NaN	0.0	NaN	NaN	NaN	NaN	٨
4	2020- 01-04	0	0.0	NaN	0.0	NaN	NaN	NaN	NaN	٨
319	2020- 11-14	634423	66.0	490.0	867.0	109.0	104.0	0.0	2.0	1185
320	2020- 11-15	597736	205.0	532.0	844.0	0.0	171.0	0.0	1.0	846
321	2020- 11-16	504453	163.0	597.0	860.0	147.0	146.0	0.0	0.0	564
322	2020- 11-17	554913	65.0	602.0	910.0	42.0	77.0	0.0	0.0	789
323	2020- 11-18	560504	383.0	694.0	1002.0	37.0	164.0	0.0	0.0	1063
324 rows × 216 columns										
4										•

Imprimos los resultados y agregamos el numero del dia

In [3]:

```
df = df.loc[:,['date','Ecuador']] #Selecciono las columnas de 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 df")
```

Out[3]:

	date	Ecuador
0	-1	0.0
1	0	0.0
2	1	0.0
3	2	0.0
4	3	0.0
319	318	1161.0
320	319	953.0
321	320	668.0
322	321	381.0
323	322	428.0

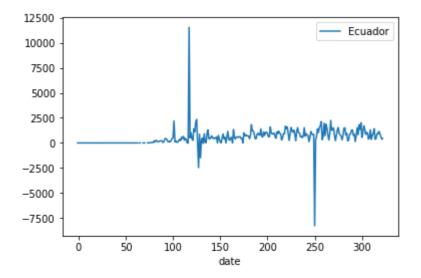
324 rows × 2 columns

```
In [4]: ▶
```

```
df.plot(x ='date', y='Ecuador')
```

Out[4]:

<matplotlib.axes._subplots.AxesSubplot at 0x1ba64432708>



Ahora podemos analizar un modelo probabilisto para el examen.

El modelo basado en probabilidad

Para realizar un estimacion del factor de crecimiento de los casos de Covid 19 en Ecuador calculamos la mediana, con esto obtenemo el valor medio de crecimiento de un conjunto de datos, con esto podemos obtener un factor de crecimiento o taza de crecimiento de los nuevos casos.

```
In [6]: ▶
```

```
filtro = df["Ecuador"][61:] # Filtro los datos que se empezo a tener casos
#Obtenemos la mediana
media = filtro.mean()
mediana = filtro.median()
print('MEDIANA : -->', mediana)
print('MEDIA : -->', media)
```

MEDIANA : --> 663.0 MEDIA : --> 701.953488372093

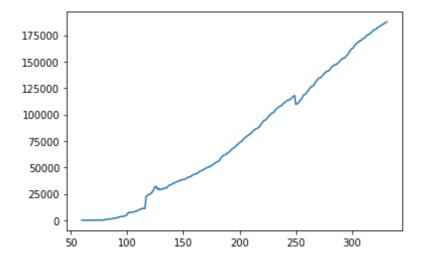
De la ecuación de la recta y = mX + b nuestra pendiente «m» es el coeficiente y el término independiente «b»

```
In [45]: ▶
```

```
#Vamos a comprobar:
# según la media y la mediana podemos obtener la taza de crecieminto y predicir su comporta
# Cargamos los datos de total de casos
url = 'https://covid.ourworldindata.org/data/ecdc/total_cases.csv'
df_t = pd.read_csv(url)
df_t = df_t.replace(np.nan, 0)
FMT = '\%Y - \%m - \%d'
date = df_t['date']
df_t['date'] = date.map(lambda x : (datetime.strptime(x, FMT) - datetime.strptime("2020-01-
df_t = df_t.loc[:,['date','Ecuador']] #Selecciono las columnas de analasis
#df_t = df_t[df_t['date'] > 59]
#df_t['Ecuador'] = df['Ecuador'].fillna(0)
y = list(df_t.iloc [:, 1]) # Total casos
x = list(df_t.iloc [:, 0]) # Dias
#Realizamos un ejemplo de prediccion
prediccion\_siguiente = int(y[-1] + mediana)
print(prediccion siguiente)
```

In [46]: ▶

```
# Quiero predecir cuántos "Casos" voy a obtener de aqui a 10 dias.
for i in range(x[-1], x[-1]+10):
    x.append(i)
    y.append(int(y[-1] + mediana))
plt.plot(x[61:], y[61:])
plt.show()
```



Practica - DEBER

- 1. Comparar el modelo de predicion matematico vs probabilidad.
- 2. Generar el SIR en base al modelo de probabilidad y obtener beta y gamma con una semana de prediccion.
- 3. Retroceder un semana y comparar el modelo matematico vs probabilidad vs reales. Solo cargan los datos para generar los modelos menos 7 dias.

Puntos extras: Investigas sobre la correlacion de variables y aplicar el calculo en base a los datos del Ecuador.

1. Comparar el modelo de predicion matematico vs probabilidad.

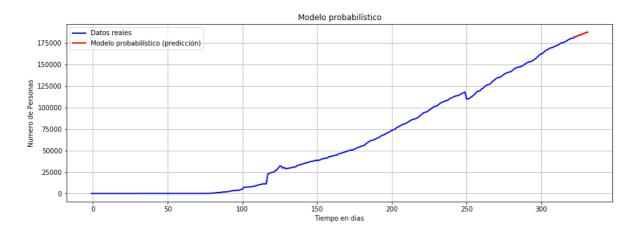
Modelo probabilístico

In [47]: ▶

```
# Implementar
#
                              1. Comparar el modelo de predicción matemático vs probabilíst
# Modelo probabilístico
fig = plt.figure(figsize=(15,5))
ax = fig.add_subplot(111, axisbelow=True)
ax.plot(x[:len(x)-9], y[:len(x)-9], 'b', alpha=1, lw = 2, label = 'Datos reales')
ax.plot(x[len(x)-10:], y[len(x)-10:], 'r', alpha=1, lw = 2, label = 'Modelo probabilístico (
ax.set_xlabel('Tiempo en dias')
ax.set_ylabel('Numero de Personas')
ax.set_title("Modelo probabilístico")
ax.legend()
ax.grid()
x_matematico = x[:]
y_matematico = y[:]
ax.plot(x[len(x)-10:], y[len(x)-10:], 'r', alpha=1, lw = 2, label = 'Modelo probabilístico (
```

Out[47]:

[<matplotlib.lines.Line2D at 0x1ba66a3ca88>]



```
In [48]: ▶
```

TOTAL DE CASOS + MEDIANA: 188397
TOT, FECHA ACTUAL: 180295.0

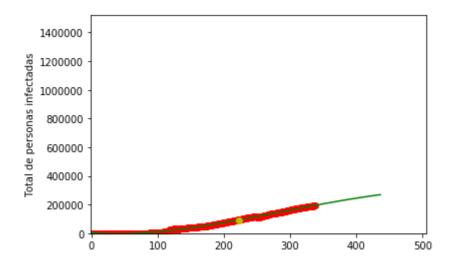
Modelo polinomial

```
In [71]: ▶
```

```
#Implementar
from sklearn.linear_model import LinearRegression
from sklearn.preprocessing import PolynomialFeatures
pf = PolynomialFeatures(degree = 4)
X = pf.fit_transform(np.array(x).reshape(-1, 1))
regresion_lineal = LinearRegression()
regresion_lineal.fit(X, y)
pred_x = list(range(0, max(x)+100))
puntos = pf.fit_transform(np.array(pred_x).reshape(-1, 1))
prediccion_entrenamiento = regresion_lineal.predict(puntos)
                                                                      ')
print('
print('RESULTADOS: ')
print ('Dato actual:', int(prediccion_entrenamiento[222]), 'contagiados')
#print( x)
plt.plot(pred_x, prediccion_entrenamiento, color='green')
plt.scatter(x,y,label="Datos Reales",color="red")
plt.ylim((-300, max(y)*7.9))
plt.xlim((min(x)*0.9,max(x)*1.5))
plt.ylabel("Total de personas infectadas")
plt.plot(222,prediccion_entrenamiento[222], 'oy')
plt.show()
```

RESULTADOS:

Dato actual: 91922 contagiados



3.Retroceder un semana y comparar el modelo matematico vs probabilidad vs reales. Solo cargan los datos para generar los modelos menos 7 dias.

DESARROLLO:

In [96]:

```
TotalSemanaPasada=df['Ecuador'][241:len(df)-7]
y_semanantes = list(df_t.iloc [:, 1]) # Total casos
x_semanantes = list(df_t.iloc [:, 0]) # Dias
for i in range (7):
    y_semanantes.pop(-1)
    x_semanantes.pop(-1)
#Mediana
media_semanantes=TotalSemanaPasada.mean()
print('Media una semana antes:', media_semanantes)
mediana_semanantes=SemanaAntes.median()
print('Mediana una semana antes:', mediana_semanantes)
#Realizamos un ejemplo de prediccion
prediccion_semana_antes = int(y_semanantes[-1] + mediana_semanantes)
print('
print('Prediction una semana antes: ',predicction_semana_antes)
for i in range(x_semanantes[-1], x_semanantes[-1]+7):
    x_semanantes.append(i)
    y_semanantes.append(int(y_semanantes[-1]+mediana_semanantes))
for i in range(7):
    print('PREDICCION',i,' X DIA',i+1,'-->',round(prediccion_semana_antes),'CASOS POSIBLES'
    prediccion_semana_antes=prediccion_semana_antes+mediana_semanantes
plt.plot(x_semanantes[241:], y_semanantes[241:])
plt.show
```

```
Media una semana antes: 857.3947368421053

Mediana una semana antes: 868.5

Predicion una semana antes: 176579

PREDICCION 0 X DIA 1 --> 176579 CASOS POSIBLES

PREDICCION 1 X DIA 2 --> 177448 CASOS POSIBLES

PREDICCION 2 X DIA 3 --> 178316 CASOS POSIBLES

PREDICCION 3 X DIA 4 --> 179184 CASOS POSIBLES

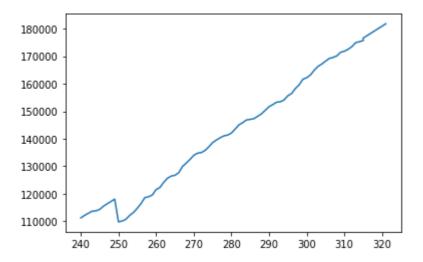
PREDICCION 4 X DIA 5 --> 180053 CASOS POSIBLES

PREDICCION 5 X DIA 6 --> 180922 CASOS POSIBLES

PREDICCION 6 X DIA 7 --> 181790 CASOS POSIBLES

Out[96]:

<function matplotlib.pyplot.show(*args, **kw)>
```

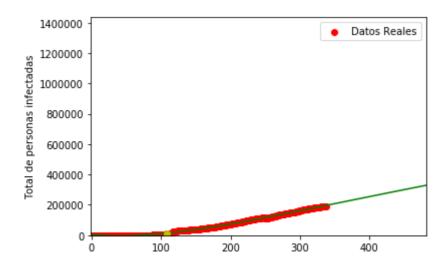


In [103]: ▶

```
from sklearn.linear_model import LinearRegression
from sklearn.preprocessing import PolynomialFeatures
pf = PolynomialFeatures(degree = 4)
                                       # usaremos polinomios de grado 6
X = pf.fit_transform(np.array(x_semanantes).reshape(-1, 1))
regresion_lineal = LinearRegression()
regresion_lineal.fit(X,y_semanantes )
pred_x = list(range(0, max(x_semanantes)+200))
puntos = pf.fit_transform(np.array(pred_x).reshape(-1, 1))
prediccion_entrenamiento = regresion_lineal.predict(puntos)
print('RESULTADO:')
print ('Predicción una semana antes:', round(prediccion_entrenamiento[108]), 'contagiados')
plt.plot(pred_x, prediccion_entrenamiento, color='green')
plt.scatter(x,y,label="Datos Reales",color="red")
plt.ylim((-300,max(y_semanantes)*7.9))
plt.xlim((min(x_semanantes)*0.9,max(x_semanantes)*1.5))
plt.ylabel("Total de personas infectadas")
plt.plot(108,prediccion_entrenamiento[108], 'oy')
plt.legend()
plt.show()
```

RESULTADO:

Predicción una semana antes: 13712.0 contagiados



Analisis

Modelo probabilístico o estadístico, describen un conjunto de distribuciones de probabilidad, que son capaces de aproximar de manera adecuada un conjunto de datos, incorporando nuevos predictores elevando el valor de los casos ya existentes a diferentes potencias, por lo que un polinomio de cuarto grado podría capturar mejor la relación entre las variables.

Conclusiones

Como conclusion se puede decir que estos modelos matematicos son herramientas que nos ayudan a simular o predecir en un futuro los eventos que pasaran, aunque cabe recalcar que estos modelos son bastante subjetivos, lo que podria no acertar en su totalidad los eventos, pero si nos podria dar una referencia intermedia para poder tener un concepto claro, de como va ha afectarnos o que probabilidades existen de incremento o decremento.

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

El ambito politico frente al covid juega un papel muy importante, ya que un buen manejo de los recursos del pais, puede dar una pronta respuesta a la pandemia mediante un buen manejo de entidades de salud y una buena planificacion, esto de cierta forma ayudaria a reducir los contagios y a manejar de mejor manera, ya que en pleno rebrote fuimos uno de los paises latinoamericanos mas afectado y con un alto indice de mortalidad como consecuencia del mal manejo y de la descarada corrupcion que existe, en cuanto a lo economico, es una etapa bastante dificil para el pais y su comunidad, debido a que la tasa de subempleo incrementa y tambien existen reduccion en la nomida de empleados, lo que trae consigo como consecuencia, que las personas no tengan dinero para mantenerse, tampoco puden acceder a la canasta basica, que desencadena en varios factores tales como desnutricion, enfermedades, personas sin hogar por la falta de posibilidades economicas, otros buscan obtener ingresos mediante microemprendimientos, para aliviar de cierta forma este problema, y en lo social haciendo referencia a puntos mencionados anteriormente se puede decir que afecta a todas las personas, en distintos ambitos tales como empleo, ingresos, comercios, salud, vivieda.

Referencias

- https://www.researchgate.net/publication/340092755 Infeccion del Covid 19 en Colombia Una comparacion de modelos logisticos y exponenciales aplicados a la infeccion por (https://www.researchgate.net/publication/340092755 Infeccion del Covid 19 en Colombia Una comparacion de modelos logisticos y exponenciales aplicados a la infeccion por logisticos y exponenciales aplicados a la
- https://www.aprendemachinelearning.com/regresion-lineal-en-espanol-con-python/)
 https://www.aprendemachinelearning.com/regresion-lineal-en-espanol-con-python/)
- https://www.ccg.unam.mx/~vinuesa/R4biosciences/docs/Tema9_regresion.html)
 https://www.ccg.unam.mx/~vinuesa/R4biosciences/docs/Tema9_regresion.html)