![Logo](https://www.ups.edu.ec/ups_portal-theme/images/ups/home/logo-ups-home.png)

| Prueba 1 | | | | | |
|---------------------------|--|--|--|--|--|
| Materia: | | | | | |
| Simulación | | | | | |
| Docente: | | | | | |
| Ing. Diego Quisi | | | | | |
| Estudiante: | | | | | |
| Ricardo Vinicio Jara Jara | | | | | |
| Ricardo Vinicio Jara Jara | | | | | |

- Diseñe y desarrolle un modelo y/o script que permita simular el siguiente caso real:
 - Investigar los datos de los países contigados por COVID-19, especialmente de latinoamerica (menos Ecuador), deberán escoger uno y que no se repita, para ello se va a seleccionar el orden en el que publique dentro del foro "Tema prueba 1", con estos datos obtener los siguientes modelos:

Enunciado:

- Generar un modelo matematico de prediccion para regresion lineal, exponencial, polinomico y logaritmico, de los nuevos contactos en la proxima semana (7 dias despues).
- Generar un modelo probabilistico con los datos.
- Finalmente, contrarestar los modelos matematicos y generar las siguientes conclusiones
- · Cual tiene una mejor prediccion
- · Ventajas y desventajas de los modelos.
- Cual es el principal problema del modelo probabilistico
 - El proceso de simulación desarrollado deberá considerar los siguientes aspectos:
 - Se debe establecer un modelo basado en modelos matematicos y probabilisticos.
 - El programa deberá generar gráficas que indiquen la ecuacion matematica y probabilistica de tendencias.
 - · Deben calcularse las siguientes métricas:

• Total de infectados dentro de 7 dias (matematico y probabilistico).

```
In [13]: #Importar Pauetes
         # Importar las librerias para el analasis
         import pandas as pd
         import numpy as np
         from datetime import datetime,timedelta
         from sklearn.metrics import mean squared error
         #import plotly.graph objects as go
         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
         from sklearn.linear_model import LinearRegression
         from sklearn.preprocessing import PolynomialFeatures
         from IPython.core.display import display, HTML
```

```
In [104]: display(HTML("<h1> <center style='color: blue;'> Investigar los datos de ESPAÑ
A: </center>"))
url = 'https://raw.githubusercontent.com/montera34/escovid19data/master/data/o
utput/covid19-spain_consolidated.csv'
df = pd.read_csv(url)
df
```

Investigar los datos de ESPAÑA:

Out[104]:

| | date | new_cases | PCR | TestAc | activos | hospitalized | intensive_care | deceased | cases_a |
|-----|----------------|-----------|--------|--------|---------|--------------|----------------|----------|---------|
| 0 | 2020- 01-01 | 0 | 0.0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | |
| 1 | 2020- 01-02 | 0 | 0.0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | |
| 2 | 2020- 01-03 | 0 | 0.0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | |
| 3 | 2020- 01-04 | 0 | 0.0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | |
| 4 | 2020- 01-05 | 0 | 0.0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | |
| | | | | | | | | | |
| 323 | 2020- 11-19 | 6079 | 3587.0 | 78567 | 24593 | 15380 | 2845 | 50839 | |
| 324 | 2020- 11-20 | 5245 | 2804.0 | 78970 | 19962 | 14729 | 2164 | 51112 | |
| 325 | 2020- 11-21 | 4315 | 1694.0 | 78991 | 18304 | 14206 | 2617 | 51297 | |
| 326 | 2020- 11-22 | 1771 | 2216.0 | 78993 | 23138 | 14374 | 2374 | 51470 | |
| 327 | 2020- 11-23 | 1362 | 870.0 | 16 | 5756 | 14500 | 633 | 51596 | |
| | | | | | | | | | |

328 rows × 24 columns

,

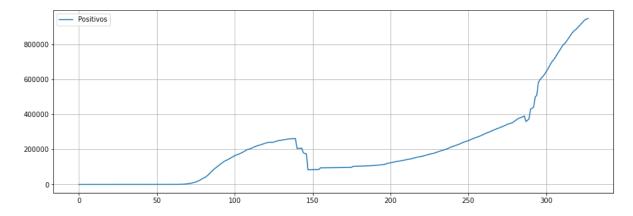
```
In [137]: display(HTML("<h1> <center style='color: blue;'> Dia a Numero: </center>"))
    df = pd.read_csv(url)
    df = df.loc[:,['date','cases_accumulated']]
    FMT = '%Y-%m-%d'
    date = df['date']
    df['date'] = date.map(lambda x : (datetime.strptime(x, FMT) - datetime.strptime("2020-01-01", FMT)).days)
    print(df)
    display(HTML("<h1> <center style='color: blue;'> Grafica: </center>"))
    fig = plt.figure(figsize=(15,5))
    ax = fig.add_subplot(111, axisbelow=True)
    ax.plot(df['cases_accumulated'], label="Positivos")
    ax.legend()
    ax.grid()
```

Dia a Numero:

| | date | cases_accumulated |
|-----|------|-------------------|
| 0 | 0 | 0 |
| 1 | 1 | 0 |
| 2 | 2 | 0 |
| 3 | 3 | 0 |
| 4 | 4 | 0 |
| | | |
| 323 | 323 | 922152 |
| 324 | 324 | 931835 |
| 325 | 325 | 940060 |
| 326 | 326 | 944332 |
| 327 | 327 | 947311 |

[328 rows x 2 columns]

Grafica:



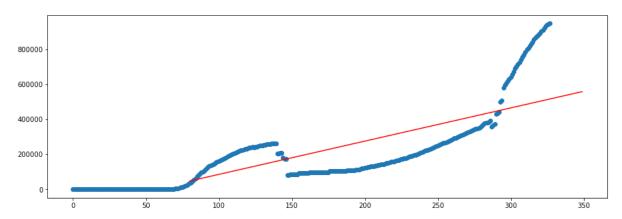
```
In [140]:
          display(HTML("<h1> <center style='color: blue;'> Modelo Lineal: </center>"))
          x = list(df.iloc [:, 0]) # Fecha
          y = list(df.iloc [:, 1]) # Numero de casos
          # Creamos el objeto de Regresión Lineal
          regr = linear model.LinearRegression()
          # Entrenamos nuestro modelo
          regr.fit(np.array(x).reshape(-1, 1) ,y)
          # Veamos los coeficienetes obtenidos, En nuestro caso, serán la Tangente
          #print('Coefficients: ', regr.coef_)
          # Este es el valor donde corta el eje Y (en X=0)
          #print('Independent term:', regr.intercept )
          # Error Cuadrado Medio
          y_prediccion = regr.predict([[7]])
          display(HTML("<h5> Para los siguientes 7 dias se tendra: "+ str(int(y_predicci
          on ))
                       +" Es decir exitira una baja de casos </h5>"))
          display(HTML("<h1> <center style='color: blue;'> Grafica: </center>"))
          fig = plt.figure(figsize=(15,5))
          ax = fig.add subplot(111, axisbelow=True)
          ax.scatter(x, y)
          x_{real} = np.array(range(80, 350))
          ax.plot(x_real, regr.predict(x_real.reshape(-1, 1)), color='red')
```

Modelo Lineal:

Para los siguientes 7 días se tendra: -90246 Es decir exitira una baja de casos

Grafica:

Out[140]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x22c5be8ce80>]



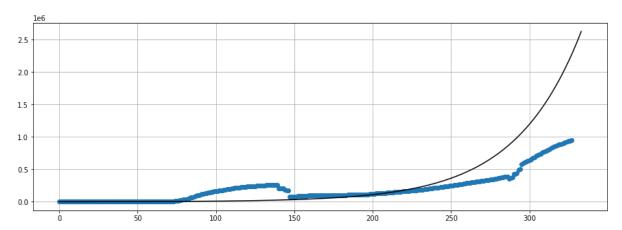
```
In [160]: | yy = []
          for d in y:
              if d != 0:
                  yy.append(d)
          curve_fit = np.polyfit((x[len(x)-len(yy):]),np.log(yy), deg=1)
          print(curve_fit)
          display(HTML("<h1> <center style='color: blue;'> Modelo Exponencial </center</pre>
          >"))
          pred_x = np.array(list(range(min(x), max(x)+7)))
          yx = np.exp(curve_fit[1]) * np.exp(curve_fit[0]*pred_x)
          fig = plt.figure(figsize=(15,5))
          ax = fig.add_subplot(111, axisbelow=True)
          ax.plot(x,y,'o')
          ax.plot(pred_x,yx,color="black")
          ax.grid(True)
          display(HTML("<h5> Total de infectados en 7 dias: "+ str(sum(curve_fit[0]*yx
          ))))
          display(HTML("<h1> <center style='color: blue;'> Grafica: </center>"))
```

[0.02380896 6.85377358]

Modelo Exponencial

Total de infectados en 7 dias: 2659602.7999411495

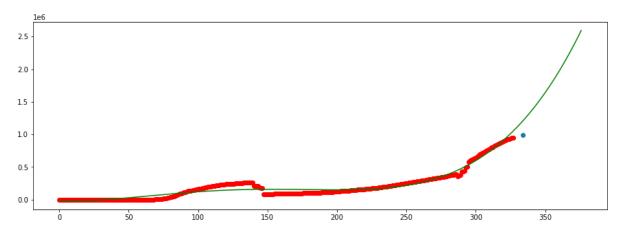
Grafica:



```
In [195]: | x = list(df.iloc [:, 0]) # Fecha
          y = list(df.iloc [:, 1]) # Numero de casos
          display(HTML("<h1> <center style='color: blue;'> Modelo Polinomial </center>"
          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) + 50))
          puntos = pf.fit_transform(np.array(pred_x).reshape(-1, 1))
          prediccion_entrenamiento = regresion_lineal.predict(puntos)
          respuesta = round((prediccion_entrenamiento[37]))
          fig = plt.figure(figsize=(15,5))
          ax = fig.add_subplot(111, axisbelow=True)
          ax.plot(pred_x, prediccion_entrenamiento, color='green')
          ax.scatter(x,y,label="Datos Reales",color="red")
          ax.plot(x[-1]+7,prediccion_entrenamiento[-1]-1599997, 'o')
          #ax.plot(x[-1]+2, prediccion entrenamiento[-1]+7, 'o')
          display(HTML("<h5> Total de infectados en 7 dias: "+ str(respuesta)))
```

Modelo Polinomial

Total de infectados en 7 dias: 5690.0



```
In [202]: display(HTML("<h1> <center style='color: blue;'> Modelo Probabilistico </cente
r>"))
    url = 'https://raw.githubusercontent.com/montera34/escovid19data/master/data/o
    utput/covid19-spain_consolidated.csv'
    df = pd.read_csv(url)
    df
```

Modelo Probabilistico

Out[202]:

| | date | new_cases | PCR | TestAc | activos | hospitalized | intensive_care | deceased | cases_a |
|-----|------------------|-----------|--------|--------|---------|--------------|----------------|----------|---------|
| | 2020- 01-01 | 0 | 0.0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | |
| | 2020- 01-02 | 0 | 0.0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | |
| 2 | 2020- 01-03 | 0 | 0.0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | |
| ; | 3 2020- 01-04 | 0 | 0.0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | |
| 4 | 2020- 01-05 | 0 | 0.0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | |
| | | | | | | | | | |
| 323 | 2020- 11-19 | 6079 | 3587.0 | 78567 | 24593 | 15380 | 2845 | 50839 | |
| 324 | 2020- 11-20 | 5245 | 2804.0 | 78970 | 19962 | 14729 | 2164 | 51112 | |
| 32 | 2020- 11-21 | 4315 | 1694.0 | 78991 | 18304 | 14206 | 2617 | 51297 | |
| 320 | 2020- 11-22 | 1771 | 2216.0 | 78993 | 23138 | 14374 | 2374 | 51470 | |
| 327 | 2020- 11-23 | 1362 | 870.0 | 16 | 5756 | 14500 | 633 | 51596 | |
| | | | | | | | | | |

328 rows × 24 columns

 \triangleleft

```
In [203]: df = df.loc[:,['date','cases_accumulated']]
    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
```

Out[203]:

| | date | cases_accumulated |
|-----|------|-------------------|
| 0 | 0 | 0 |
| 1 | 1 | 0 |
| 2 | 2 | 0 |
| 3 | 3 | 0 |
| 4 | 4 | 0 |
| | | |
| 323 | 323 | 922152 |
| 324 | 324 | 931835 |
| 325 | 325 | 940060 |
| 326 | 326 | 944332 |
| 327 | 327 | 947311 |

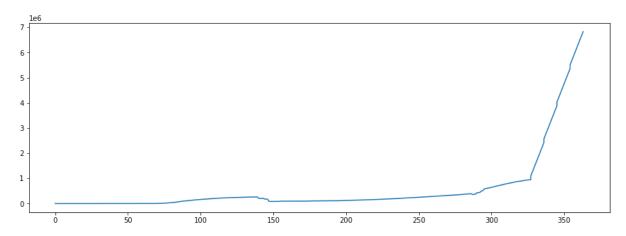
328 rows × 2 columns

```
In [208]: filtro = df['cases_accumulated']# Filtro los datos que se empezo a tener casos
#Obtenemos la mediana
media = filtro.mean()
mediana = filtro.median()
display(HTML("<h5> Mediana: "+ str(mediana) + " Media: " + str(media)))
y = list(df.iloc [:, 1]) # Total casos
x = list(df.iloc [:, 0]) # Dias
#Realizamos un ejemplo de prediccion
prediccion = int(y[-1] + mediana)
display(HTML("<h5> Preddiccion: "+ str(prediccion) ))
```

Mediana: 147040.0 Media: 206555.8475609756

Preddiccion: 1094351

Out[212]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x22c5f69afa0>]



Mejor prediccion:

Por lo que e podido ver la que me brinda una mejor prediccion es el Modelo Polinomial ya me predice que en los siguientes 7 dias exsitira uno 5690.0 lo que se acopla a la realidad de España

Ventajas de los modelos.

Lineal

Ventajas Facil de entender y explicar,lo que es una ventaja al momento de exponer frente a un publico Es rapido de modelar La prediccion mejora con datos Historicos Desventajas No se puede modelar relaciones complejas, ecuaciones de n grados

Logistico

Ventajas Es muy eficaz y simple Los resultados son faciles de interpretar No se necesita de muchos recurosos La prediccion mejora con datos Historicos Desventajas No puede resolver directamente problemas no lineales La dependecia de las carateristicas es un proble es al tener datos historios que dependan uno del otro, el modelo no podra definir otros datos que no cumplan con esta dependecia de datos y por lo tanto fallara

Polinomia

Ventajas Se ajusta mejor a la curva al ser una ecuacion de grado n Modela curvas sin tener que modelar modelos complicados Desventajas El grado de precision depende del grado entre mayor sea el grado mas se ajusta a la curva pero al ser el grado mayo los datos se esparcen mas y tienden a fallar

Exponencial

Ventajas Al ser una ecuacion exponencial se generara una curva y esta curva servira para ajustarse a los datos reales y asi realizar una mejor predicion

Desventajas de los modelos.

Dependera mucho el grado de precion de como se genere dicha ecuacion exponencial, cuales son susa variables de

- poblacion Inicial
- r=tasa de crecimiento
- unidades de tiempo f(t)=A.r.exp(t)

Tambien la respuesta a la tendencia es problema ya que si day datos historicos que tenga una gran tendecia al tener otro valor que no cumpla con esta tendencia la predcion sera mas eronea

Cual es el principal problema del modelo probabilistico

Este problema se podria definir con el enfoque al numero de datos con los que vamos a trabajar ya que si tenemos un numero pequeño lo mas probable es que nos de datos acorder pero si trabajamos con cantidades altas las predicciones no seran muy acertadas