# ![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					

- 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

,

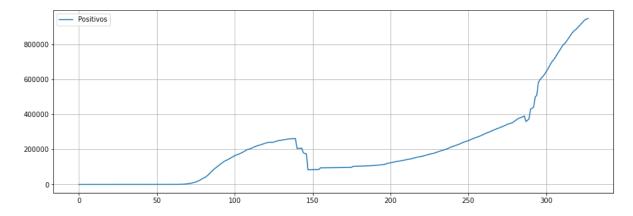
```
In [218]: display(HTML("<h1> <center style='color: blue;'> Dia a Numero: </center>"))
    df = pd.read_csv(url)
    df = df.loc[:,['date','cases_accumulated']]
    FMT = '%Y-%m-%d'
    date = df['date']
    df['date'] = date.map(lambda x : (datetime.strptime(x, FMT) - datetime.strptime("2020-01-01", 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:**



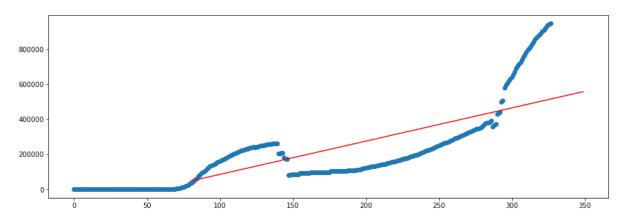
```
In [225]: | display(HTML("<h1> <center style='color: blue;'> Modelo Lineal: </center>"))
          x = list(df.iloc [:, 0]) # Fecha
          y = list(df.iloc [:, 1]) # Numero de casos
          # Creamos el objeto de Regresión Lineal
          regr = linear model.LinearRegression()
          # Entrenamos 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 dias se tendra: -90246 Es decir exitira una baja de casos

## **Grafica:**

Out[225]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x22c60e6f0a0>]



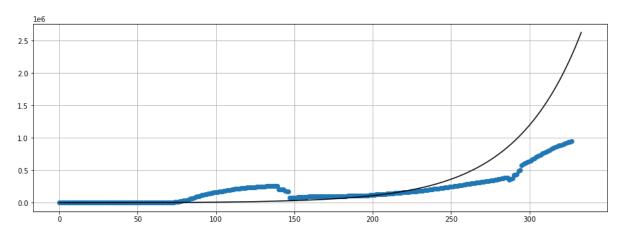
```
In [226]: | yy = []
          for d in y:
              if d != 0:
                  yy.append(d)
          curve_fit = np.polyfit((x[len(x)-len(yy):]),np.log(yy), deg=1)
          print(curve_fit)
          display(HTML("<h1> <center style='color: blue;'> Modelo Exponencial </center</pre>
          >"))
          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

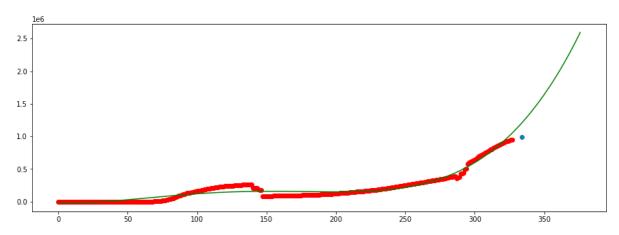
## **Grafica:**



```
In [227]: | 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 [228]: 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[228]:

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

328 rows × 24 columns

•

```
In [229]: 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[229]:

	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

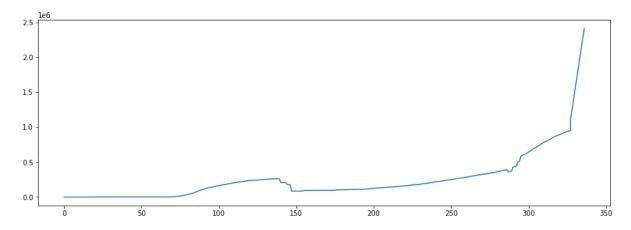
328 rows × 2 columns

```
In [230]: 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[231]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x22c61288e80>]



# **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

# El programa deberá generar gráficas que indiquen la ecuacion matematica y probabilistica de tendencias

```
In [232]: 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")
    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
>"))
    pred_x = np.array(list(range(min(x),max(x)+7)))
    yx = np.exp(curve_fit[1]) * np.exp(curve_fit[0]*pred_x)
    ax.plot(pred_x,yx,color="black")
```

#### Out[232]:

