Domingo 6.0 ... 21 Sucumbíos 1.0 1.0 1.0 2.0 3.0 3.0 6.0 6.0 2.0 ... 22 Tungurahua NaN NaN NaN NaN 1.0 NaN NaN NaN Zamora\n NaN NaN NaN NaN NaN ... NaN NaN NaN NaN Chinchipe 24 rows × 39 columns In [13]: #df = df.loc[8,['Provincia']] inicio='16/3/2020' df=df[df['Provincia'].isin(['Galápagos'])] df = df.replace(np.nan, 0) y=list(df.iloc[0,:]) for i in range(9): y.pop(0)print(y) x=list(range(1, len(y)+1))print(x) 11, 11, 42, 53, 54, 54, 54, 54] [1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14, 15, 16, 17, 18, 19, 20, 21, 22, 23, 24, 25, 2 6, 27, 28, 29, 30] **EL modelo lineal** In [14]: # 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: [1.61179088] Independent term: -7.81609195402298 In [15]: plt.scatter(x, y)  $x_{real} = np.array(range(0, 100))$ #print(x\_real) puntos=regr.predict(x\_real.reshape(-1, 1)) plt.plot(x\_real, puntos, color='red') plt.plot(37, puntos[37], 'oy') print ('Predicción a 7 días sumando desde el ultimo día en x(30):', puntos[37], 'contagiado s') plt.show() Predicción a 7 días sumando desde el ultimo día en x(30): 51.82017055988134 contagiados 140 120 100 80 60 40 20 20 100 El modelo logistico In [16]: def modelo\_logistico(x,a,b): return a+b\*np.log(x) exp\_fit = curve\_fit(modelo\_logistico,x,y) #Extraemos los valores de los paramatros print(exp\_fit) (array([-14.8376567 , 12.86033192]), array([[ 69.35251193, -25.04115386], [-25.04115386, 10.06231405]])) In [17]: pred\_x = list(range(1,100)) # Predecir 50 dias mas plt.rcParams['figure.figsize'] = [10, 6] plt.rc('font', size=14) # Real data plt.scatter(x,y,label="Datos Reales",color="red") # Predicted exponential curve puntos=[modelo\_logistico(i,exp\_fit[0][0],exp\_fit[0][1]) for i in pred\_x] plt.plot(pred\_x,puntos , label="Modelo Logistico" ) plt.legend() plt.xlabel("16/3/2020") plt.ylabel("Total de personas infectadas") plt.ylim((0, max(y)\*2.1)) plt.xlim((min(x), max(x)\*1.5)) # Definir los limites de Yplt.plot(37, puntos[37], 'oy') print ('Predicción a 7 días sumando desde el ultimo día en x(30):', puntos[37], 'contagiado s') plt.show() Predicción a 7 días sumando desde el ultimo día en x(30): 31.942908712539502 contagiados Modelo Logistico 100 **Datos Reales** Total de personas infectadas 80 60 40 20 15 20 25 30 35 40 45 16/3/2020 Modelo exponencial In [18]: def modelo\_exponencial(x,a,b): return a+b\*np.exp(b\*x) exp\_fit = curve\_fit(modelo\_exponencial,x,y) #print(exp\_fit)  $pred_x = list(range(0, max(x)+100))$ plt.rcParams['figure.figsize'] = [7, 7] plt.rc('font', size=14) plt.scatter(x,y,label="Datos Reales",color="red") # Predicted exponential curve puntos=[modelo\_exponencial(i,exp\_fit[0][0],exp\_fit[0][1]) for i in pred\_x] print ('Predicción a 7 días sumando desde el ultimo día en x(30):', puntos[37], 'contagiado s') #print(x) plt.plot(pred\_x,puntos , label="Modelo Exponencial") plt.legend() plt.xlabel("16/3/2020") plt.ylabel("Total de personas infectadas") plt.ylim((0, max(y)\*6.1)) plt.xlim((min(x)\*0.9, max(x)\*1.5))plt.plot(37, puntos[37], 'oy') plt.show() Predicción a 7 días sumando desde el ultimo día en x(30): 243.78742403751588 contagiados Modelo Exponencial 300 **Datos Reales** s personas infectadas de 70tal 100 50 20 15 25 30 35 40 16/3/2020 **Modelo polinomial** 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).reshape(-1, 1)) regresion\_lineal = LinearRegression() regresion\_lineal.fit(X, y)  $\#print('w = ' + str(regresion\_lineal.coef\_) + ', b = ' + str(regresion\_lineal.intercept\_))$  $pred_x = list(range(0, max(x)+50))$ puntos = pf.fit\_transform(np.array(pred\_x).reshape(-1, 1)) prediccion\_entrenamiento = regresion\_lineal.predict(puntos) print ('Predicción a 7 días sumando desde el ultimo día en x(30):', prediccion\_entrenamiento [37], 'contagiados') #print( x) plt.plot(pred\_x, prediccion\_entrenamiento, color='green') plt.scatter(x,y,label="Datos Reales",color="red") plt.ylim((-1, max(y)\*7.9)) plt.xlim((min(x)\*0.9, max(x)\*1.5)) plt.xlabel("16/3/2020") plt.ylabel("Total de personas infectadas") plt.plot(37, prediccion\_entrenamiento[37], 'oy') plt.show() Predicción a 7 días sumando desde el ultimo día en x(30): 145.92338885409947 contagiados 400 350 oos sinfectadas personas 200 흥 150 100 50 40 5 10 15 20 25 30 35 45 16/3/2020 In [26]: import numpy as np import pandas as pd from csv import reader from csv import writer from scipy.integrate import solve\_ivp from scipy.optimize import minimize import matplotlib.pyplot as plt from datetime import timedelta, datetime import argparse import sys import json import ssl import urllib.request #df=df.loc[0,:] class Learner(object): def \_\_init\_\_(self, country, loss, start\_date,s\_0, i\_0, r\_0): self.country = country self.loss = loss self.start\_date = start\_date  $self.s_0 = s_0$  $self.i_0 = i_0$  $self.r_0 = r_0$ self.Beta = 0self.Gamma = 0#def load\_confirmed(self, country): # url = 'Casos covid por provincias.xlsx' # df = pd.read\_excel('Casos covid por provincias.xlsx') # df= df[df['Provincia'].isin(['Galápagos'])] # print(list(df.iloc[0,:])) #y=list(df.iloc[0,:]) #for i in range(9): # y.pop(0)#print(y) #return def train(self): data = y#print(data) self.i0=data optimal = minimize(loss, [0.001, 0.001], args=(data, self.s\_0, self.i\_0, self.r\_0), method='L-BFGS-B', bounds=[(0.00000001, 0.26), (0.00000001, 0.163)]) beta, gamma = optimal.x self.Beta, self.Gamma = optimal.x #new\_index, extended\_actual = (beta, gamma, data, self.country, self.s\_0, self.i\_0, self.r\_0) #df = pd.DataFrame({'Infectados': extended\_actual, 'Susceptibles': prediction.y[0], 'Recuperados': prediction.y[2]}, index=new\_index) #fig, ax = plt.subplots(figsize=(12, 7))#x.set\_title(self.country) #df.plot(ax=ax)  $print(f"\n beta=\{beta:.8f\}, gamma=\{gamma:.8f\}, R0:\{(beta/gamma):.8f\}")$ def loss(point, data,  $s_0$ ,  $i_0$ ,  $r_0$ ): size = len(data)beta, gamma = point def SIR(t, y): S = y[0]I = y[1]R = y[2]return [-beta\*S\*I, beta\*S\*I-gamma\*I, gamma\*I]  $solution = solve\_ivp(SIR, [0, size], [s_0,i_0,r_0], t_eval=np.arange(0, size, 1), vector$ return np.sqrt(np.mean((solution.y[1] - data)\*\*2)) N=25000 i0=54 r0=0 s0=N - i0 - r0 print('S0:',s0,'\tI0:',i0,'\tR0:',r0) learner = Learner('Galápagos', loss, '3/16/2020', s0, i0, r0) learner.train() S0: 24946 IO: 54 RO: 0 beta=0.26000000, gamma=0.16300000, R0:1.59509202 In [27]: r\_E=1.59509202\*N print(r\_E) 39877.300500000005 In [ ]: **from random import** randrange # Obtener un numero randomico import pygame #Parametros de inicio PROBA\_MUERTE = 8.4 # Probabilidad de que la gente muera COVID CONTAGION\_RATE =1.59509202# Factor RO para la simulacion COVID probabilidad PROBA\_INFECT = CONTAGION\_RATE \* 10 PROBA\_VACU = 0 # Probabilidad de que exista una vacuna, COVID = 0 SIMULACION\_SPEED = Dias\*25 # Tiempo de un dia en milisegundos (Cada 25 es un dia) nb\_rows = 45 #Numero de filas nb\_cols = 45 #Numero de columnas global display, myfont, states, states\_temp #Declaracion de variables globales #Declaro colores en formato RGB WHITE = (255, 255, 255)BLUE = (0, 0, 255)GREEN = (0, 247, 0)BLACK = (0, 0, 0)#Obtiene los vecinos dado un punto x,y def get\_vecinos(x, y): incx = randrange(3)incy = randrange(3)incx = (incx \* 1) - 1incy = (incy \* 1) - 1x2 = x + incxy2 = y + incy**#Validar limites if** x2 < 0: x2 = 0if x2 >= nb\_cols:  $x2 = nb\_cols - 1$ **if** y2 < 0: y2 = 0 if y2 >= nb\_rows:  $y2 = nb_rows - 1$ return [x2, y2] # Nuevos contagiados #Genero las personas que cuentan con inmunidad o vacuna def vacunar(): for x in range(nb\_cols): for y in range(nb\_rows): if randrange(99) < PROBA\_VACU:</pre> states[x][y] = 1#Funcion que permite contar el numero de muertosde la matriz states == -1 def contar\_muertes(): contador = 0for x in range(nb\_cols): for y in range(nb\_rows): **if** states[x][y] == -1: contador += 1 **return** contador #Definimos datos de inicio states = [[0] \* nb\_cols for i1 in range(nb\_rows)] states\_temp = states.copy() states[randrange(50)][randrange(50)] = 10 # Estado inicial de la simulacion Posicion del Inf ectado it = 0 # Variable para contar las Iteraciones total\_muerte = 0 # Contabiliza el numero de muertos vacunar() #Llamar a la funcion vacunar pygame.init() #Incializo el motor de juegos pygame pygame.font.init() #Inicializo el tipo de letra display=pygame.display.set\_mode((800,750),0,32) #Tamanio de la ventana pygame.display.set\_caption("Simulacion de Epidemia Covid-19 Ecuador")# Titulo font=pygame.font.SysFont('Calibri', 40) # Tipo de letra display.fill(WHITE) # Color de fondo while True: pygame.time.delay(SIMULACION\_SPEED) # Sleep o pausa it = it + 1**if** it <= 10000 **and** it >= 2: states\_temp = states.copy() #Copia de la matriz #Recorrera la matriz for x in range(nb\_cols): for y in range(nb\_rows): state = states[x][y] **if** state == -1: pass if state >= 10: # Numero de dias de contagio  $states\_temp[x][y] = state + 1$ **if** state >= 20: if randrange(99) < PROBA\_MUERTE: # Genero un randomico para verificar si</pre> fallece o se recupera  $states\_temp[x][y] = -1 # Muere$ else: states\_temp[x][y] = 1 # Cura o recupera if state >= 10 and state <= 20: # Rango de infectado</pre> if randrange(99) < PROBA\_INFECT: # Infecto a las personas cercanas entre</pre> 10 y 20 neighbour = get\_vecinos(x, y) #Obtenemos los vecinos a contagiar x2 = neighbour[0]y2 = neighbour[1]neigh\_state = states[x2][y2] if neigh\_state == 0: #Verifico que este sano states\_temp[x2][y2] = 10 # Contagia states = states\_temp.copy() total\_muerte = contar\_muertes() # contar el numero de muertos pygame.draw.rect(display, WHITE, (250, 30, 260, 50)) # Grafico el fondo textsurface = font.render("Total muertes: "+ str(total\_muerte), False, (255,160,122)) #E 1 numero de muertos display.blit(textsurface, (250, 30)) # Graficar el texto de muertes #Graficar el estado del paciente matriz for x in range(nb\_cols): for y in range(nb\_rows): **if** states[x][y] == 0: color = BLUE # No infectado **if** states[x][y] == 1: color = GREEN # Recupero **if** states[x][y] >= 10: color = (states[x][y] \* 12, 50, 50) # Injectado - Rojo **if** states[x][y] == -1: color = BLACK # Muerto pygame.draw.circle(display, color, (100 + x \* 12 + 5, 100 + y \* 12 + 5), 5)pygame.draw.rect(display, WHITE, (100 + x \* 12 + 3, 100 + y \* 12 + 4, 1, 1)) #Escuachar los eventos del teclado for event in pygame.event.get(): if event.type == pygame.KEYDOWN and event.key == pygame.K\_ESCAPE: #Presiona y Escape pygame.quit() #Termino simulacion if event.type == pygame.KEYDOWN and event.key == pygame.K\_SPACE: #Presiona y espacio #Reiniciamos valores states = [[0] \* nb\_cols **for** i1 **in** range(nb\_rows)] states\_temp = states.copy() states[5][5] = 10it = 0 total\_muerte = 0 vacunar() #Llamar a la funcion vacunar pygame.display.update()# Mandar actualizar la ventana Simulacion de Epidemia Covid-19 Ecuador Total muertes: 6 Cual tiene una mejor prediccion De los modelos matematicos el mejor modelo o se acopla de mejor manera de los dats de Galápagos es polinomial, según las preducciones y según la tasa de contagio esta bien a como a ido creciendo estos días. Ventajas y desventajas de los modelos

Prueba 1

Garay Largo Lucy Marisol

import pandas as pd import numpy as np

%matplotlib inline

In [12]: # Actualizar los datos (URL)

Azuay

Bolivar

Cañar

Carchi

Cotopaxi

El Oro

4 Chimborazo

7 Esmeraldas

Galápagos

Guayas

Imbabura

Los Ríos

Manabí

Morona\n

Santiago

Pastaza

Pichincha

Santa

Elena

Napo Orellana

Loja

df

0

1

2

3

5

9

10

11

12

13

14

15

16

17

18

19

20

Out[12]:

df = pd.read\_excel(url)

In [9]: # Importar las librerias para el analasis

from datetime import datetime,timedelta

url = 'Casos covid por provincias.xlsx'

1.0

NaN

NaN

NaN

NaN

NaN

NaN

NaN

NaN

37.0

NaN

NaN

10.0

1.0

NaN

NaN

NaN

NaN

8.0

NaN

NaN

5.0

NaN

NaN

NaN

NaN

NaN

1.0

NaN

NaN

81.0

NaN

NaN

10.0

1.0

1.0

NaN

NaN

NaN

8.0

3.0

NaN

5.0

2.0

NaN

NaN

NaN

NaN

1.0

NaN

NaN

128.0

NaN

NaN

10.0

8.0

1.0

NaN

NaN

NaN

12.0

NaN

NaN

14.0

2.0

3.0

NaN

2.0

NaN

1.0

NaN

NaN

187.0

1.0

4.0

16.0

8.0

3.0

NaN

NaN

NaN

16.0

NaN

1.0

Provincia 16/3/2020 17/3/2020 18/3/2020 19/3/2020 20/3/2020 21/3/2020 22/3/2020 23/3/2020 24/3/2020 ... 13/4/2020

18.0

4.0

3.0

NaN

3.0

NaN

2.0

NaN

NaN

318.0

2.0

5.0

19.0

9.0

3.0

NaN

NaN

NaN

35.0

1.0

1.0

19.0

5.0

3.0

NaN

4.0

NaN

2.0

2.0

NaN

397.0

3.0

5.0

22.0

9.0

3.0

NaN

NaN

NaN

50.0

1.0

4.0

23.0

9.0

5.0

NaN

9.0

1.0

9.0

3.0

NaN

769.0

4.0

5.0

28.0

27.0

6.0

NaN

NaN

NaN

65.0

4.0

7.0

19.0

8.0

4.0

NaN

9.0

NaN

6.0

2.0

NaN

607.0

4.0

5.0

25.0

25.0

3.0

NaN

NaN

NaN

60.0

2.0

4.0

28.0 ...

9.0 ...

7.0 ...

NaN ...

11.0 ...

1.0 ...

14.0 ...

3.0 ...

4.0 ...

826.0 ...

4.0 ...

7.0 ...

37.0 ...

32.0 ...

6.0 ...

NaN ...

NaN ...

NaN ...

72.0 ...

6.0 ...

7.0 ...

182

33

100

25

85

42

160

38

11

33

69

239

215

20

6

6

13

634

78

65

33

43

4

5395

from scipy.optimize import curve\_fit from scipy.optimize import fsolve from sklearn import linear\_model import matplotlib.pyplot as plt

from sklearn.metrics import mean\_squared\_error