

# Modelos dinámicos para “doblegar la curva”

Ramón Nartallo-Kaluarachchi

Facultad de Ciencias Matemáticas, Universidad Complutense de Madrid

## 1

Primero, hay que definir las categorías del modelo:

$$N(t) = \text{la población a tiempo } t \quad (1)$$

$$S(t) = \text{los susceptibles a tiempo } t \quad (2)$$

$$I(t) = \text{los infectados a tiempo } t \quad (3)$$

$$R(t) = \text{los recuperados a tiempo } t \quad (4)$$

En palabras, el sistema es:

$$S' = -\text{infectados} + \text{nacidos} - \text{muertos}$$

$$I' = \text{infectados} - \text{recuperados} - \text{muertos} - \text{muertos de la pandemia}$$

$$R' = \text{recuperados} - \text{muertos}$$

$$N' = -\text{muertos} - \text{muertos de la pandemia} + \text{nacidos}$$

Podemos derivar la siguiente sistema de ecuaciones diferenciales:

$$\frac{dS}{dt} = -S(t)\beta(t)I(t) + \lambda(t)N(t) - \mu(t)S(t) \quad (5)$$

$$\frac{dI}{dt} = S(t)\beta(t)I(t) - \gamma I(t) - \mu(t)I(t) - \mu^*(t)I(t) \quad (6)$$

$$\frac{dR}{dt} = \gamma I(t) - \mu(t)R(t) \quad (7)$$

Donde  $\gamma, \beta$  y  $\lambda$  están definidos como en el problema. No es necesario, pero también vamos a utilizar:

$$\frac{dN}{dt} = -\mu(t)N(t) - \mu^*(t)I(t) + \lambda(t)N(t) \quad (8)$$

## 2

Usando el fichero de Excel (exportado a `.csv` y analizado usando un script de Python), podemos enumerar y trazar las funciones  $\beta_e$  y  $\mu_e^*$ . Queremos aproximaciones de la forma:

$$\beta(t) = \beta_0 + e^{at+b}$$

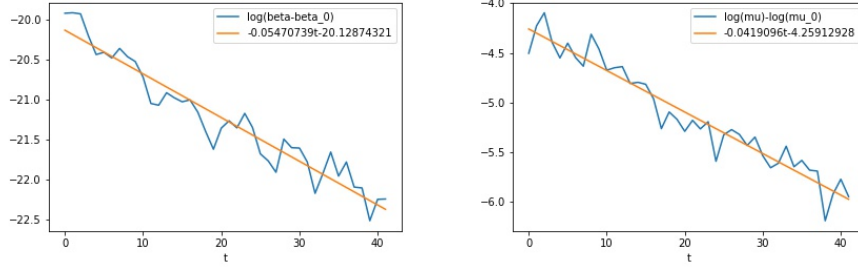
$$\mu^*(t) = \mu_0^* + e^{ct+d}$$

Reorganizando y tomando logaritmos, tenemos

$$\log(\beta(t) - \beta_0) = at + b \quad (9)$$

$$\log(\mu^*(t) - \mu_0^*) = ct + d \quad (10)$$

Esto nos dice que, las líneas de mejor ajuste a las trazas de  $\log(\beta_e - \beta_0)$  y  $\log(\mu_e^* - \mu_0^*)$ , nos da las constantes  $a, b, c$  y  $d$ . Usando `numpy.polyfit(deg=1)`, podemos encontrar esta línea.



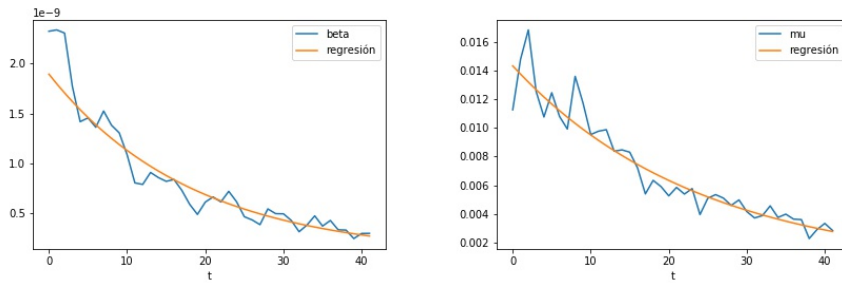
Los valores de las constantes son:

$$a = -0.05470739$$

$$b = -20.12874321$$

$$c = -0.0419096$$

$$d = -4.25912928$$



Para la tasa de defunciones, tenemos que proporcionar un modelo periódico de la forma,

$$\mu(t) = P + L \cos(\eta t + \epsilon) \quad (11)$$

Los datos nos dicen que, el máximo de la función se cumple el 4 de Febrero ( $t = -45$ ) y el mínimo se cumple el 10 de Agosto ( $t = 143$ ). Por estas razones, estamos buscando una función que cumple:

$$\begin{aligned}\mu(-45) &= 3.62 \times 10^{-5} && \text{máx} \\ \mu(143) &= 2.53 \times 10^{-5} && \text{mín} \\ \mu(t + 365) &= \mu(t)\end{aligned}$$

Pero esto es imposible. Por ser un onda coseno, las distancia entre el máximo y el mínimo tiene que ser la mitad del período. Por eso, nuestro función no va a cumplir todo esto perfectamente, pero va a ser cercana. El período del coseno es  $2\pi$ , y sabemos para una función periódica, tenemos que

$$\begin{aligned}f(x) &\text{ con período de } p \\ f(kx) &\text{ con período de } p/k\end{aligned}$$

Esto nos dice que,  $\eta = \frac{2\pi}{365}$ . El período de nuestra función es 365, así que, la distancia entre el máximo y el mínimo tiene que ser 182.5. Queremos que nuestro modelo se ajuste a los datos lo mejor posible, por eso, debemos calcular el siguiente,

$$\begin{aligned}143 + 45 &= 188 \\ 188 - 182.5 &= 5.5 \\ 5.5/2 &= 2.75 \\ -45 + 2.75 &= \mathbf{-42.25} \\ 143 - 2.75 &= \mathbf{141.25}\end{aligned}$$

El máximo de nuestra función debe ser a  $t = -42.25$  y el mínimo a  $t = 141.25$ . Esto nos dice que

$$\begin{aligned}\epsilon &= \frac{45 - 2.75}{365} \cdot 2\pi \\ &= 0.727300217064\end{aligned}$$

La distancia vertical entre el máximo y el mínimo de la función coseno es 2. Necesitamos proporcionar esto para que la distancia sea  $1.09 \times 10^{-5}$ . Esto nos dice que,

$$\begin{aligned}L &= \frac{1.09 \times 10^{-5}}{2} \\ &= 0.545 \times 10^{-5}\end{aligned}$$

Trivialmente, tenemos que mover la curva hacía arriba, y entonces,  $P = 3.075 \times 10^{-5}$ . El modelo es,

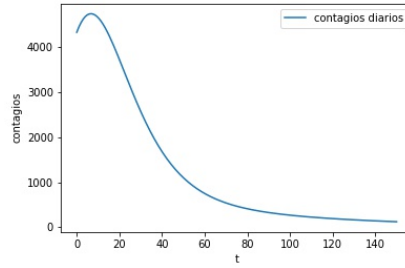
$$\mu(t) = 3.075 \times 10^{-5} + (0.545 \times 10^{-5}) \cos\left(\frac{2\pi}{365}t + 0.727300217064\right) \quad (12)$$

## Nota

*A pesar de mis grandes esfuerzos, no pude hacer que el modelo funcionara con el parámetro de tasa de natalidad. Arruinaría completamente mis resultados y no podría entender el error. Solo para la siguiente sección, la predicción se realiza utilizando el mismo modelo pero omitiendo la tasa de natalidad. Espero que esto sea aceptable.*

Usando el paquete `scipy.integrate` y la función `odeint()`, integré numéricamente el sistema, produciendo listas de valores que representan la función en momentos de tiempo. Para calcular el número total de de infectados, queremos introducir una función  $C(t)$  que representa el numero de casos nuevos diarios. Podemos aproximar esta función usando:

$$C(t) = S(t)I(t)\beta(t) \quad (13)$$



Ahora tenemos que hacer la suma de todos las días en el intervalo.

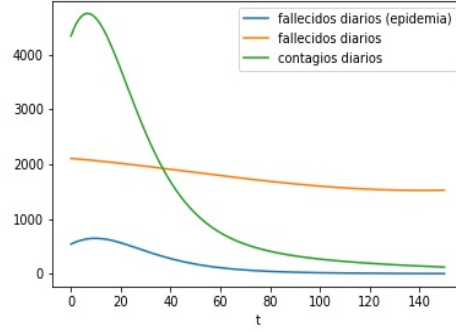
a) El número total de personas que se habrán infectado en el periodo  $[0, 150]$  es 192301

Hacemos el mismo para los fallecidos con dos funciones,  $F(t)$ , los fallecidos por el virus cada día, y  $D(t)$ , los fallecidos por otros razones cada día:

$$F(t) = \mu^*(t)I(t) \quad (14)$$

$$D(t) = \mu(t)N(t) \quad (15)$$

b) El número de fallecidos a causa de la epidemia en el periodo  $[0, 150]$  es 27260 y el número de fallecidos en total en el mismo periodo es 262525.



La razón entre el número de defunciones por la epidemia y el número de personas que se han infectado en el periodo  $[0, 150]$  se calcula usando:

$$r = 100 \cdot \frac{\sum_t F(t)}{\sum_t C(t)} \quad (16)$$

c) La razón es 14.175949155115807

Usando `numpy.var(N)` calculamos la variación de la población,

d) La variación es 6742264208.212912

### 3

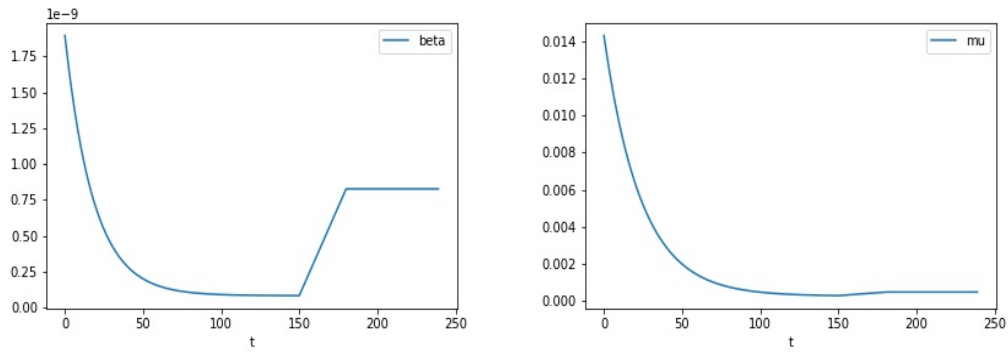
Primero, tenemos que definir  $\beta(t)$  y  $\mu(t)$  para  $t > 150$ . Entre  $150 \leq t \leq 180$ , es lineal con gradientes,

$$\begin{aligned} \frac{\Delta y}{\Delta x} &= \frac{10\beta_0 - \beta(150)}{30} && \text{para } \beta \\ \frac{\Delta y}{\Delta x} &= \frac{2\mu_0^* - \mu^*(150)}{30} && \text{para } \mu \end{aligned}$$

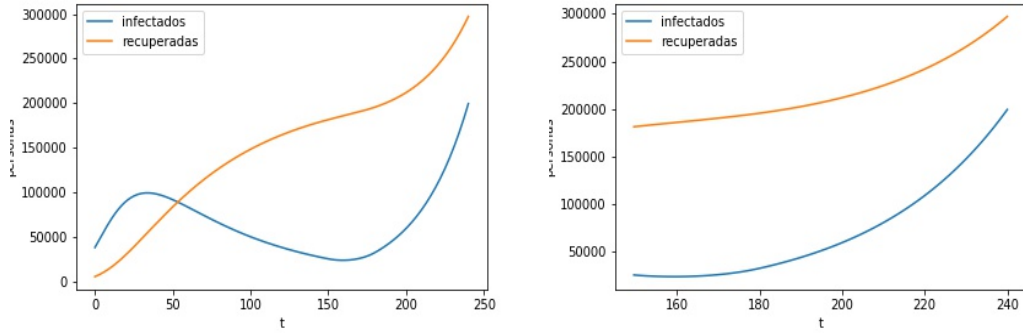
Y con intercepciones,

$$\begin{aligned} c_\beta &= 6\beta(150) - 50\beta_0 \\ c_\mu &= 6\mu^*(150) - 10\mu_0 \end{aligned}$$

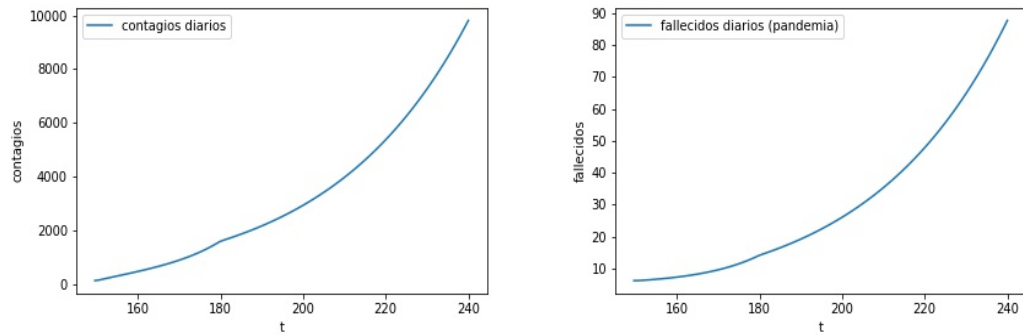
Y después son constantes,



Usando el mismo modelo que antes, y las mismas relaciones, pero con las nuevas  $\beta$  y  $\mu^*$ , podemos extender nuestro modelo hasta  $t = 240$ .



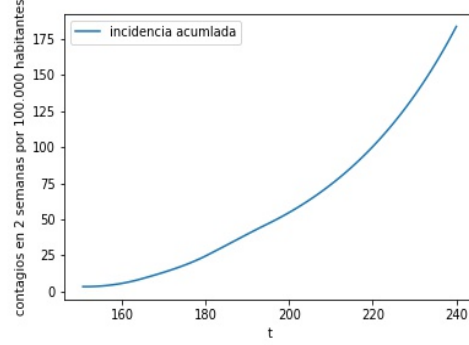
Podemos estimar cuando  $C(t)$  supera a 5000 y  $F(t)$  supera a 50



Los contagios supera 5000 el día 218 que es el 24 de Octubre y los fallecidos supera 50 el día 222 que es el 28 de Octubre.

Definimos la incidencia acumulada,  $j(t)$ , por,

$$j(t) = \frac{\sum_{t-14}^t C(t)}{N(t)} \cdot 100.000$$



La incidencia supera a 50 el día 197 que es el 3 de Octubre y supera a 100 el día 219 que es el 25 de Octubre.

El número de personas que han fallecido entre  $180 \leq t \leq 240$  es 2454. El número de personas que se han infectado entre este periodo es 275342.

#### 4

Tenemos que derivar un modelo nuevo que incluye los casos asintomáticos. Como antes, empezamos en palabras;

$$\begin{aligned} S' &= -(\text{inf por un inf}) - (\text{inf por un asin}) - (\text{asin por un inf}) - (\text{asin por un asin}) + (\text{nacidos}) - (\text{fallecidos}) \\ I' &= (\text{inf por un inf}) + (\text{inf por un asin}) - (\text{fallecidos por el virus}) - (\text{fallecidos}) - (\text{inf recuperados}) \\ R' &= (\text{inf recuperados}) + (\text{asin recuperados}) - (\text{fallecidos}) \\ A' &= (\text{asin por un inf}) + (\text{asin por un asin}) - (\text{asin recuperados}) - (\text{fallecidos}) \\ N' &= (\text{fallecidos}) - (\text{fallecidos por el virus}) + (\text{nacidos}) \end{aligned}$$

Esto nos dice que el sistema es,

$$S' = -SI\beta_1 - SI\beta_2 - SA\beta_3 - SA\beta_4 + \lambda N - \mu S \quad (17)$$

$$I' = SI\beta_1 + SA\beta_3 - \gamma I - \mu I - \mu^* I \quad (18)$$

$$R' = \gamma I + \gamma^* A - \mu R \quad (19)$$

$$A' = SI\beta_2 + SA\beta_4 - \gamma^* A - \mu A \quad (20)$$

$$N' = -\mu N - \mu^* I + \lambda N \quad (21)$$

Usando las mismas relaciones que antes, podemos calcular:

- a)* El número de personas que fallecerán por la epidemia en los siguientes 60 días es 207
- b)* El número de personas que enfermarán en los siguientes 60 días 225417 y el porcentaje de las mismas que enfermará al ser contagiadas por un asintomático es 33.33%
- c)* Estimamos que en los siguientes 60 días, 69 personas hayan fallecido y estaban infectadas por un asintomático

Por la ultima parte, implementamos una red de rastreo para bajar  $\beta_i$ , y hacemos las mismas pruebas otra vez. Con la red de rastreo, estimamos que:

- a)* El número de personas que fallecerán por la epidemia en los siguientes 60 días es 86
- b)* El número de personas que enfermarán en los siguientes 60 días 35046 y el porcentaje de las mismas que enfermará al ser contagiadas por un asintomático es 9.09%
- c)* Estimamos que en los siguientes 60 días, 8 personas hayan fallecido y estaban infectadas por un asintomático

## **Nota**

Github: <https://github.com/rnartallo/Modelos-dinamicos-para-doblegar-la-curva->