



Facultad de Ciencias

Departamento de Física de la Materia Condensada

Trabajo de Fin de Grado:

Apéndice: Estudio de los efectos de la propagación de enfermedades contagiosas en la movilidad de individuos

Realizado por Juan Viguera Diez

Dirigido por:

Dr. Jesús Gómez Gardeñes y David Soriano Paños

Índice

1. Formalismo sin lazos	4
1.1. Estimación del umbral epidémico	4
2. Políticas de prevención: Material adicional	6
2.1. Formalismo Markoviano	6
2.2. Cálculo del umbral epidémico	6
2.3. Validación del formalismo y de la estimación del umbral epidémico	8

1. Formalismo sin lazos

El conjunto de ecuaciones que describen la dinámica del sistema si no se tienen en cuenta lazos son:

$$\rho_i(t+1) = (1-\mu)\rho_i(t) + (1-\rho_i(t))\Pi_i(t) \quad (1)$$

$$\Pi_i(t) = (1-p_d)P_i(t) + p_d \sum_{j=1}^N \frac{W_{ij}}{\sum_{l=1}^N W_{il}} P_j(t) \quad (2)$$

Donde definimos:

$$R_{ij} = \frac{W_{ij}}{\sum_{l=1}^N W_{il}}$$

$$P_i(t) = 1 - \prod_{j=1}^N (1 - \lambda \rho_{eff_{j \rightarrow i}}(t))^{n_{j \rightarrow i}} \quad (3)$$

Donde $\rho_{eff_{j \rightarrow i}}$ si $i \neq j$ es:

$$\rho_{eff_{j \rightarrow i}}(t) = \frac{\rho_j(t)\alpha}{1 - \rho_j(t)(1-\alpha)}$$

Y si $i=j$:

$$\rho_{eff_{i \rightarrow j}}(t) = \frac{\rho_i(t)[1-p_d\alpha]}{1-p_d[1-\rho_i(t)(1-\alpha)]}$$

Y por último:

$$n_{j \rightarrow i} = \delta_{ij} [1 - p_d(1 - \rho_i(t)(1 - \alpha))] n_i + p_d [1 - \rho_j(t)(1 - \alpha)] R_{ji} n_j \quad (4)$$

1.1. Estimación del umbral epidémico

El desarrollo será muy similar al realizado en el texto principal. La condición de régimen estacionario se traduce en este caso en:

$$\rho_i^* = (1-\mu)\rho_i^* + (1-\rho_i^*)\Pi_i^*$$

$$\mu\rho_i^* = (1-\rho_i^*)\Pi_i^* . \quad (5)$$

De aquí en adelante se omitirá el superíndice *, pero debe sobreentenderse. Expandiendo a primer orden la expresión de Π_i se obtiene

$$\begin{aligned} \Pi_i &\approx (1-p_d) \left[0 + \sum_{k=1}^N \left(\frac{\partial}{\partial \rho_k} \left[1 - \prod_{l=1}^N (1 - \lambda \rho_{eff_{l \rightarrow i}}) \right]_{\vec{\rho}=0}^{n_{l \rightarrow i}} \epsilon_k \right) \right] \\ &+ p_d \sum_{j=1}^N R_{ij} \left[0 + \sum_{k=1}^N \left(\frac{\partial}{\partial \rho_k} \left[1 - \prod_{l=1}^N (1 - \lambda \rho_{eff_{l \rightarrow j}}) \right]_{\vec{\rho}=0}^{n_{l \rightarrow j}} \epsilon_k \right) \right] = \\ &= (1-p_d) \sum_{k=1}^N T_{ki} \epsilon_k + p_d \sum_{j=1}^N R_{ij} \sum_{k=1}^N T_{kj} \epsilon_k \end{aligned} \quad (6)$$

donde se denomina T_{ki} a la componente k del primer término del desarrollo de Taylor de P_i y $\vec{\rho} = (\rho_1, \rho_2 \dots \rho_N) = (0, 0, \dots, 0)$.

Es importante notar que $\rho_{eff_{l \rightarrow i}}$ y $n_{l \rightarrow i}$ solo dependen de ρ_l , haciendo las derivadas mucho más

sencillas que si hubiera dependencias mixtas. Se desarrolla el término T_{ki} a continuación:

$$\begin{aligned}
T_{ki} &= \frac{\partial}{\partial \rho_k} \left[1 - \prod_{l=1}^N (1 - \lambda \rho_{eff_{l \rightarrow i}}) \right]_{\vec{\rho}=0}^{n_{l \rightarrow i}} = \\
&= -(1 - \lambda \rho_{eff_{1 \rightarrow i}})^{n_{1 \rightarrow i}} \dots \frac{\partial}{\partial \rho_k} [(1 - \lambda \rho_{eff_{k \rightarrow i}})^{n_{k \rightarrow i}}] \dots (1 - \lambda \rho_{eff_{N \rightarrow i}})^{n_{N \rightarrow i}} |_{\vec{\rho}=0} = \\
&= \frac{\partial}{\partial \rho_k} [(1 - \lambda \rho_{eff_{k \rightarrow i}})^{n_{k \rightarrow i}}]_{\vec{\rho}=0} \tag{7}
\end{aligned}$$

Debido a que tanto $\rho_{eff_{k \rightarrow i}}$ como $n_{k \rightarrow i}$ dependen de ρ_k , para poder calcularla se recuerda una sencilla regla matemática:

Sea $y(x) = f(x)^{g(x)} \rightarrow \ln(y) = g(x) \ln(f(x))$ por lo que

$$y'(x) = y(x) \left[g'(x) \ln(f(x)) + g(x) \frac{f'(x)}{f(x)} \right].$$

Aplicando la expresión anterior a la Ec. (7) se obtiene:

$$\begin{aligned}
-\frac{\partial}{\partial \rho_k} (1 - \lambda \rho_{eff_{k \rightarrow i}})^{n_{k \rightarrow i}} |_{\vec{\rho}=0} &= (1 - \lambda \rho_{eff_{k \rightarrow i}}) |_{\vec{\rho}=0} \left[\frac{\partial n_{k \rightarrow i}}{\partial \rho_k} \ln(1 - \lambda \rho_{eff_{k \rightarrow i}}) + n_{k \rightarrow i} \frac{\frac{\partial(1 - \lambda \rho_{eff_{k \rightarrow i}})}{\partial \rho_k}}{(1 - \lambda \rho_{eff_{k \rightarrow i}})} \right]_{\vec{\rho}=0} = \\
&= -\lambda n_{k \rightarrow i}(\rho_k = 0) \frac{\partial \rho_{eff_{k \rightarrow i}}}{\partial \rho_k}(\rho_k = 0), \tag{8}
\end{aligned}$$

por lo que hay que calcular estos dos últimos términos. El primer término, $n_{k \rightarrow i}(\rho_k = 0)$, se obtiene utilizando la Ec. (4):

$$n_{k \rightarrow i}(\rho_k = 0) = \delta_{ik}(1 - p_d)n_i + p_d R_{ki} n_k,$$

y para el segundo, $\frac{\partial \rho_{eff_{k \rightarrow i}}}{\partial \rho_k}(\rho_k = 0)$, se debe diferenciar el caso de $i \neq k$ y el de $i = k$:

$$\frac{\partial \rho_{eff_{k \rightarrow i}}}{\partial \rho_k}(\rho_k = 0) = \begin{cases} \alpha & \text{para } i \neq k. \\ \frac{1 - p_d \alpha}{1 - p_d} & \text{para } i = k. \end{cases} \tag{9}$$

Por otro lado, recordando la Ec. 7, se puede expresar T_{ki} como:

$$T_{ki} = -\frac{\partial}{\partial \rho_k} (1 - \lambda \rho_{eff_{k \rightarrow i}})^{n_{k \rightarrow i}} |_{\vec{\rho}=0} = -n_{eff_{k \rightarrow i}} \lambda \epsilon_k$$

Evaluando el valor de la derivada calculada en la Ec. (9) se obtiene:

$$T_{ki} = \begin{cases} \lambda p_d \alpha R_{ki} n_k & \text{para } i \neq k \\ \lambda [1 - p_d \alpha] n_i & \text{para } i = k, \end{cases}$$

por lo que $n_{eff_{k \rightarrow i}} \epsilon_k$ resulta ser el número efectivo de agentes infectados que se mueven de k a i :

$$n_{eff_{k \rightarrow i}} = \delta_{ik}(1 - p_d \alpha) n_i + p_d \alpha R_{ki} n_k. \tag{10}$$

La misma ecuación obtenida para el formalismo completo en el texto principal (Ec.(16)). Este resultado era razonable, pues el hecho de que $n_{eff_{k \rightarrow i}}$ no dependa de R_{ii} elimina toda dependencia del umbral con los lazos. El resto del cálculo es idéntico y tiene como solución:

$$\lambda_c = \frac{\mu}{\Lambda_{max}(\mathbf{M})} \quad (11)$$

Por lo que el problema de obtener la λ_c queda de nuevo simplificado a obtener el autovalor máximo de la matriz \mathbf{M} definida como:

$$M_{ij} = (1 - p_d)(1 - p_d\alpha)n_i\delta_{ij} + (1 - p_d)p_d\alpha R_{ji}n_j + p_d(1 - p_d\alpha)R_{ij}n_j + p_d^2\alpha(R \cdot R^\dagger)_{ij}n_j \quad (12)$$

2. Políticas de prevención: Material adicional

2.1. Formalismo Markoviano

El conjunto de ecuaciones Markovianas que describen la dinámica del sistema son:

$$\rho_i(t+1) = (1 - \mu)\rho_i(t) + (1 - \rho_i(t))\Pi_i(t) \quad (13)$$

$$\Pi_i(t) = (1 - p_d)P_i(t) + p_d \sum_{j=1}^N \bar{R}_{ij}P_j(t) \quad (14)$$

Con:

$$\bar{R}_{ij} = \frac{R_{ij}e^{-\beta\rho_j(t)n_j}}{\sum_l R_{il}e^{-\beta\rho_l(t)n_l}}$$

$$P_i(t) = 1 - \prod_{j=1}^N (1 - \lambda\rho_{eff_{j \rightarrow i}}(t))^{n_{j \rightarrow i}} \quad (15)$$

Con:

$$\rho_{eff_{j \rightarrow i}}(t) = \begin{cases} \frac{\rho_j(t)\alpha}{1 - \rho_j(t)(1 - \alpha)} \\ \frac{\rho_i(t)[1 - p_d\alpha(1 - \bar{R}_{ii})]}{(1 - \rho_i(t))[1 - p_d(1 - \bar{R}_{ii})] + \rho_i(t)[1 - p_d\alpha(1 - \bar{R}_{ii})]} \end{cases} \quad (16)$$

Y por último:

$$n_{j \rightarrow i} = \delta_{ij} [1 - p_d(1 - \rho_i(t)(1 - \alpha))] n_i + p_d [1 - \rho_j(t)(1 - \alpha)] \bar{R}_{ji} n_j \quad (17)$$

2.2. Cálculo del umbral epidémico

El desarrollo será muy similar al realizado en el texto principal. La condición de régimen estacionario se traduce en este caso en:

$$\rho_i^* = (1 - \mu)\rho_i^* + (1 - \rho_i^*)\Pi_i^*$$

$$\mu\rho_i^* = (1 - \rho_i^*)\Pi_i^* . \quad (18)$$

De aquí en adelante se omitirá el superíndice * pero debe sobreentenderse. Expandiendo a primer orden la expresión de Π_i se obtiene

$$\begin{aligned}
\Pi_i &\approx (1 - p_d) \left[0 + \sum_{k=1}^N \left(\frac{\partial P_i}{\partial \rho_k} \right) \right] + p_d \sum_{j=1}^N \sum_{k=1}^N \left[\frac{\partial \bar{R}_{ij}}{\partial \rho_k} \Big|_{\vec{\rho}=0} \cancel{P_i} \Big|_{\vec{\rho}=0} + \bar{R}_{ij} \Big|_{\vec{\rho}=0} \frac{\partial P_j}{\partial \rho_k} \Big|_{\vec{\rho}=0} \right] = \\
&= (1 - p_d) \left[0 + \sum_{k=1}^N \left(\frac{\partial P_i}{\partial \rho_k} \Big|_{\vec{\rho}=0} \epsilon_k \right) \right] + p_d \sum_{j=1}^N R_{ij} \left[0 + \sum_{k=1}^N \left(\frac{\partial P_j}{\partial \rho_k} \Big|_{\vec{\rho}=0} \epsilon_k \right) \right] = \\
&= (1 - p_d) \sum_{k=1}^N T_{ki} \epsilon_k + p_d \sum_{j=1}^N R_{ij} \sum_{k=1}^N T_{kj} \epsilon_k
\end{aligned} \tag{19}$$

donde se denomina T_{ki} a las componentes del primer término del desarrollo de Taylor de P_i y $\vec{\rho} = (\rho_1, \rho_2 \dots \rho_N) = (0, 0, \dots, 0)$.

La principal diferencia de este formalismo con los anteriores, en cuanto a la realización de este cálculo, es que ahora $\rho_{eff_{k \rightarrow i}}$ depende de todas las ρ_j con $j = 1, \dots, N$. Se desarrolla el término $\frac{\partial P_i}{\partial \rho_k} \Big|_{\vec{\rho}=0}$ a continuación:

$$\begin{aligned}
\frac{\partial}{\partial \rho_k} P_i \Big|_{\vec{\rho}=0} &= 0 - \sum_{m=1}^N \frac{\partial}{\partial \rho_k} (1 - \lambda \rho_{eff_{m \rightarrow i}})^{n_{m \rightarrow i}} \Big|_{\vec{\rho}=0} \prod_{l \neq m} (1 - \lambda \rho_{eff_{l \rightarrow i}})^{n_{l \rightarrow i}} \Big|_{\vec{\rho}=0} = \\
&= - \sum_{m=1}^N \frac{\partial}{\partial \rho_k} (1 - \lambda \rho_{eff_{m \rightarrow i}})^{n_{m \rightarrow i}} \Big|_{\vec{\rho}=0}
\end{aligned} \tag{20}$$

De nuevo se utiliza la regla matemática:

Sea $y(x) = f(x)^{g(x)} \rightarrow \ln(y) = g(x) \ln(f(x))$ por lo que

$$y'(x) = y(x) \left[g'(x) \ln(f(x)) + g(x) \frac{f'(x)}{f(x)} \right].$$

Aplicando la expresión anterior a la Ec. 20 y operando la se obtiene:

$$\frac{\partial}{\partial \rho_k} (1 - \lambda \rho_{eff_{m \rightarrow i}})^{n_{m \rightarrow i}} \Big|_{\vec{\rho}=0} = - \lambda n_{m \rightarrow i} \frac{\partial \rho_{eff_{m \rightarrow i}}}{\partial \rho_k} \Big|_{\vec{\rho}=0}, \tag{21}$$

por lo que hay que calcular estos dos últimos términos. El primer término, $n_{m \rightarrow i}(\rho_k = 0)$, se obtiene utilizando la Ec. (4):

$$n_{m \rightarrow i} \Big|_{\vec{\rho}=0} = \delta_{im} (1 - p_d) n_i + p_d R_{mi} n_m,$$

y para el segundo, $\frac{\partial \rho_{eff_{k \rightarrow i}}}{\partial \rho_k}(\rho_k = 0)$, se deben diferenciar los siguientes casos:

$$\frac{\partial \rho_{eff_{k \rightarrow i}}}{\partial \rho_k} \Big|_{\vec{\rho}=0} = \begin{cases} \alpha & \text{para } m = k \neq i. \\ \frac{1 - p_d \alpha (1 - R_{ii})}{1 - p_d (1 - R_{ii})} & \text{para } m = k = i. \\ 0 & \text{en cualquier otro caso.} \end{cases} \tag{22}$$

Por lo que, sustituyendo la Ec. 20 y definiendo $n_{eff_{k \rightarrow i}}$ como:

$$T_{ki} = -\frac{\partial}{\partial \rho_k} (1 - \lambda \rho_{eff_{k \rightarrow i}})^{n_{k \rightarrow i}} \Big|_{\bar{\rho}=0} = -n_{eff_{k \rightarrow i}} \lambda \epsilon_k ,$$

se obtiene:

$$n_{eff_{k \rightarrow i}} = \delta_{ik} (1 - p_d \alpha) n_i + p_d \alpha R_{ki} n_k . \quad (23)$$

La misma ecuación obtenida para el formalismo completo en el texto principal (Ec.(16)). El resto del cálculo es idéntico y tiene como solución:

$$\lambda_c = \frac{\mu}{\Lambda_{max}(\mathbf{M})} \quad (24)$$

Por lo que el problema de obtener la λ_c queda una vez más simplificado a obtener el autovalor máximo de la matriz \mathbf{M} definida como:

$$M_{ij} = (1 - p_d)(1 - p_d \alpha) n_i \delta_{ij} + (1 - p_d) p_d \alpha R_{ji} n_j + p_d (1 - p_d \alpha) R_{ij} n_j + p_d^2 \alpha (R \cdot R^\dagger)_{ij} n_j \quad (25)$$

2.3. Validación del formalismo y de la estimación del umbral epidémico

De forma análoga a lo realizado con el modelo presentado en el texto principal, comprobamos la calidad del modelo Markoviano propuesto y de la estimación calculada para el umbral epidémico.

Se observa una total correspondencia entre los resultados obtenidos por las simulaciones de Monte Carlo y los valores obtenidos por iteración de las cadenas de Markov en la Fig. 1a. También se observa en la Fig. 1b una coincidencia total entre el valor de λ para el cual las ecuaciones de Markov predicen la transición a la fase epidémica y el calculado utilizando la Ec. 24.

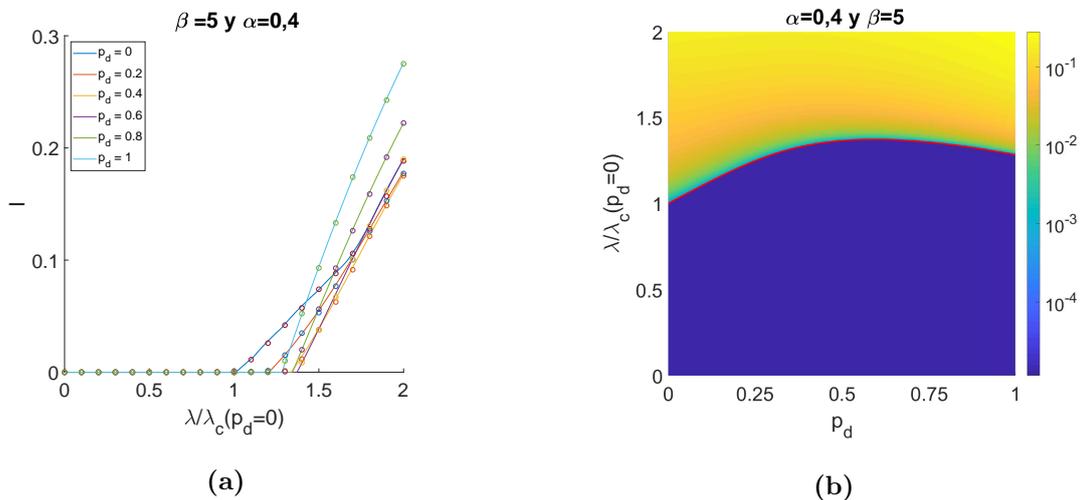


Figura 1: Fracción de infectados como función de la infectividad λ , normalizada a la umbral en el caso de $p_d = 0$, para la red de movilidad de Cali para diferentes valores de p_d y para $\beta = 5$ y $\alpha = 0,4$ (a). Los puntos representan resultados obtenidos por simulaciones Monte Carlo y las líneas son los valores obtenidos por iteración de las ecuaciones de Markov. Fracción total de infectados (color) en función de p_d y la infectividad λ , normalizada a la umbral en el caso de $p_d = 0$, para la red de movilidad de Cali (b). La línea roja representa el cálculo de λ_c mediante la Ec. 11.