Laboratorio 6

- Joaquín Campos 22155
- Julio García Salas 22076 • Sofía García - 22210

Teoría Parte 1

1) ¿Por qué el ELE (($S^{,}I^{)} = (N,0)$) es un "balance"?

Considerando una ciudad sin ninguna persona enferma. En ese caso no hay contagios, así que la única forma en que cambia el número de susceptibles (S) es por nacimientos y muertes "normales".

- Entran personas (nacimientos) a ritmo (\mu N).
- Salen personas (muertes naturales) de los susceptibles a ritmo (\mu S).

Si (S=N) y no hay infectados ((I=0)), las entradas y salidas son exactamente iguales: lo que nace es equivalente a lo que muere. Eso significa que el número de susceptibles no cambia con el tiempo → está en equilibrio.

2) Equilibrio endémico: la "tensión" que lo mantiene

Cuando hay enfermedad persistente ((I^*>0)), existe una tensión entre dos fuerzas opuestas:

• Fuerza que empuja hacia arriba: las nuevas infecciones.

Dependen de cuántos susceptibles y cuántos infectados se encuentren (contactos que transmiten la enfermedad).

• Fuerza que frena: la salida de infectados por recuperación o por muerte natural.

En el equilibrio endémico estas dos fuerzas se igualan:

las personas que pasan a estar infectadas cada unidad de tiempo son justo las que salen del estado infectado.

Otra manera de verlo:

el número efectivo de reproducción (cuántas personas infecta, en promedio, cada infectado dado el número de susceptibles) se ajusta a 1.

• Si fuese **mayor que 1**, la infección crecería.

• Si fuese **menor que 1**, la infección moriría.

• En el equilibrio endémico está exactamente en 1, por eso la enfermedad se mantiene estable en la población.

3) Cómo llevar nacimientos y muertes a un Modelo Basado en Agentes (MBA)

En un MBA se modela a cada persona por separado. Para incluir nacimientos y muertes de forma sencilla:

- Muerte natural: en cada paso de tiempo da a cada agente una pequeña probabilidad de morir.
- Si muere, lo quitas del sistema (sea S, I o R).
- Nacimientos: en cada paso se crea algunos nuevos agentes susceptibles.
- Al azar, con una distribución de Poisson con media igual al número esperado de nacimientos.
- O bien crear tantos nacimientos como la expectativa de muertes para mantener población estable. • Infección: para cada susceptible, se calcula la probabilidad de encontrarse con un infectado y con esa probabilidad se marca como nuevo infectado.
- Recuperación: cada infectado tiene una probabilidad por paso de recuperarse.

- Orden típico de eventos:
- 1. Infecciones 2. Recuperaciones
- 3. Muertes 4. Nacimientos

O usar un motor de eventos continuos para manejarlo todo sin sesgos.

4) ¿Se verán iguales las trayectorias (S) e (I) en el MBA y en las EDO?

Esta forma reproduce, a pequeña escala, las tasas del modelo poblacional ((\mu N, \mu S, ...)), pero a nivel de individuos.

No serán idénticas, aunque pueden parecerse "en promedio" si la población es grande y todos se mezclan bien.

Diferencias principales:

- Aleatoriedad: en el MBA todo ocurre mediante eventos aleatorios (contagios, muertes, recuperaciones). → Fluctuaciones alrededor de la curva suave del modelo EDO.
- Extinción accidental: en poblaciones finitas, la enfermedad puede desaparecer por azar, aun cuando las EDO predicen que debería quedarse.
- Estructura de contactos: si se modela quién se relaciona con quién (redes, grupos),
- la dinámica cambia respecto a la mezcla homogénea de las EDO → brotes locales, retrasos, patrones distintos.
- **Heterogeneidad**: variaciones entre individuos (algunos contagian más, otros se recuperan más rápido) generan trayectorias que la EDO promedio no captura.

Preguntas de Análisis Parte 1

Parte 1 — Interpretación de las trayectorias (en tercera persona)

1) ¿Convergen al mismo punto? ¿A cuál equilibrio corresponde?

En ambas simulaciones (condiciones iniciales $(S_0, I_0) = (999, 1)$ y (700, 300)) las trayectorias **convergen al mismo punto** del plano de fase (S, I). Ese punto coincide numéricamente con el **equilibrio endémico**:

- $S^* \approx 240$
- $I^* \approx 126.67$, lo cual corresponde al equilibrio teórico con **prevalencia positiva** cuando $R_0 > 1$.

2) ¿Qué representa el gran arco cuando $I_0=1$?

El "arco" observado para la trayectoria que inicia con $I_0=1$ refleja la **ola epidémica inicial**:

3) ¿Cómo se alinea el resultado visual con la predicción $R_0>1$?

- ullet Al principio, S es muy alto y I es pequeño; la transmisión domina y I aumenta. • Conforme avanza la epidemia, S disminuye por infecciones y I alcanza un **máximo** (pico).
- Tras el pico, con menos susceptibles efectivos y con recuperación/mortalidad, I desciende y la trayectoria se dirige al equilibrio endémico. Ese arco es, por tanto, la dinámica transitoria típica de "crece-pico-decrece" antes de asentarse en el estado endémico.

Con $R_0 > 1$, la teoría indica que el **equilibrio libre de enfermedad** (N,0) es **inestable** y que existe un **equilibrio endémico estable**. Visualmente, ambas trayectorias **se alejan** del ELE y **convergen** al punto endémico (S^*, I^*) , exactamente lo que predice $R_0 > 1$ sobre la persistencia de la enfermedad.

4) ¿Qué pasaría si una intervención redujera eta a la mitad y con ello $R_0 < 1$?

Si una campaña de salud pública reduce eta lo suficiente como para que $R_0 < 1$, entonces:

• El **equilibrio endémico deja de existir** (daría $I^* < 0$) y el único equilibrio relevante es el **ELE** (S, I) = (N, 0). • Las trayectorias **convergerían al ELE**, porque con $R_0 < 1$ toda perturbación en I **se extingue** (el término de recuperación y la falta de transmisión efectiva hacen que $I(t) \to 0$). En otras palabras, el **destino final** de las trayectorias pasaría a ser el **equilibrio libre de enfermedad**, coherente con la condición $R_0 < 1$.

Teoría Parte 2

1) ¿Qué "cuenta" el término ∂(dI/dt)/∂S?

Piensa en el **Jacobiano** como una foto de "qué tan sensible" es el sistema en un punto.

Ese término, en palabras sencillas, mide cuánto cambia la velocidad de crecimiento de los casos si aumentan los susceptibles.

• Si es **positivo y grande**, significa que más personas susceptibles hacen que los casos crezcan más rápido. • Si es **pequeño o cercano a cero**, tener más susceptibles ya no acelera tanto el crecimiento de la infección.

En el modelo SIR básico con dinámica vital, este término es proporcional al número de infectados, reflejando que los susceptibles y el contagio están acoplados: cuantos más susceptibles haya, más "pista" tiene el virus para avanzar.

2) ¿Por qué el equilibrio libre de enfermedad es "inestable" cuando $R_0 > 1$?

"Inestable" significa que una pequeña chispa de casos no se apaga sola: si aparece un pequeño grupo de infectados, el sistema se aleja del punto sin enfermedad y la infección despega.

Por eso, una política de "esperar y ver" es riesgosa: no actuar temprano permite que esa chispa crezca y se convierta en un brote sostenido.

3) ¿Qué quiere decir que el equilibrio endémico "suele ser estable"?

"Estable" significa que, aunque haya sacudidas (por ejemplo, aumentos repentinos de casos), el sistema tiende a regresar a un nivel constante de susceptibles e infectados.

Si surge una variante más contagiosa que dispara los casos temporalmente, la estabilidad del equilibrio endémico implica que, tras la ola, el sistema volverá hacia su nivel original (o hacia un nuevo equilibrio endémico si cambian los parámetros de transmisión).

4) ¿Cómo se ve un "equilibrio estable" en un modelo basado en agentes (MBA) con azar?

En un modelo basado en agentes (MBA) el sistema nunca se "clava" exactamente en un punto.

En cambio, lo que se observa es que, tras la fase transitoria, la trayectoria oscila alrededor de una zona del plano (S, I) sin alejarse mucho. En otras palabras, aparece un "nubeo" de puntos alrededor del nivel endémico: hay fluctuaciones permanentes por el azar,

pero el sistema se mantiene cerca del equilibrio en promedio.

Referencias breves

- Hethcote, H.W. (2000). The Mathematics of Infectious Diseases. SIAM Review: umbral R₀ y estabilidad/inestabilidad del equilibrio libre de enfermedad. epubs.siam.org
- Keeling, M.J., Rohani, P. Modeling Infectious Diseases in Humans and Animals, cap. 2: equilibrio endémico y sensibilidad del sistema. math.uchicago.edu
- van den Driessche, P., Watmough, J. (2017, revisión): método de R₀ y estabilidad de equilibrios. **PMC**
- Allen, L.J.S. (2017): en modelos estocásticos, las trayectorias fluctúan alrededor del equilibrio endémico del modelo determinista. PMC
- Greenwood, P.E., Gordillo, L.F. Relación entre modelos estocásticos y su "esqueleto" determinista (fluctuaciones alrededor del equilibrio). aimath.org

Preguntas de Análisis Parte 2

Parte 2

1) Autovalor del ELE y su relación con $(\gamma + \mu)(R_0 - 1)$

En el ELE, el autovalor relevante es $\lambda_1 = \beta - \gamma - \mu$. Algebraicamente: $\lambda_1 = \beta - \gamma - \mu = (\gamma + \mu) \left(\frac{\beta}{\gamma + \mu}\right) - (\gamma + \mu) = (\gamma + \mu) \left(\frac{\beta}{\gamma + \mu} - 1\right) = (\gamma + \mu)(R_0 - 1)$.

Dado que $(\gamma + \mu) > 0$, el signo de λ_1 viene determinado por $R_0 - 1$. Por lo tanto, cuando $R_0 > 1$ se cumple $\lambda_1 > 0$, confirmando teóricamente que el ELE es **inestable**.

2) Autovalores numéricos en el equilibrio endémico

Los autovalores numéricos calculados para el Jacobiano evaluado en el equilibrio endémico tienen partes reales negativas. Siguiendo la regla estándar (partes reales < 0 implica estabilidad local), el equilibrio endémico es estable (atractor).

3) Consistencia con las trayectorias de la Parte 1

El análisis de estabilidad de la Parte 2 es consistente con el comportamiento visual observado en la Parte 1. Cuando $R_0 > 1$, el ELE es inestable y las trayectorias cercanas a ese punto se alejan. A su vez, el equilibrio endémico es estable, por lo que las soluciones terminan acercándose a dicho punto y permaneciendo en sus vecindades. Esto explica que, en las simulaciones, las trayectorias no se queden en I=0 y, en cambio, **converjan al equilibrio endémico** con prevalencia positiva.

4) Efecto de disminuir μ (mayor esperanza de vida) sobre el autovalor positivo del ELE

El autovalor relevante cerca del ELE es $\lambda_1=eta-\gamma-\mu=(\gamma+\mu)(R_0-1)$.

• Visto como $\beta-\gamma-\mu$, si μ disminuye (con β y γ fijos), entonces λ_1 aumenta linealmente (ya que $\partial\lambda_1/\partial\mu=-1$).

• Además, $R_0 = \frac{\beta}{\gamma + \mu}$ aumenta cuando μ disminuye, lo que refuerza el incremento de λ_1 . Por lo tanto, para $R_0 > 1$, una μ más pequeña hace a λ_1 más positivo, implicando un crecimiento inicial más rápido del brote alrededor del ELE.