

IV. PROPAGACIÓN DE ENFERMEDADES

Andrés Felipe Valencia

andres.valencia.fonseca@correounivalle.edu.co

Nicolás Aguilera García

nicolas.aguilera@correounivalle.edu.co

Resumen—

Palabras clave—

Abstract

Key words

I. INTRODUCCIÓN

EL presente trabajo es el desarrollo numérico, bajo el uso de lenguaje *C++*, orientado al análisis matemático del modelo epidemiológico Ross [1] y McKendrick [2] a nivel poblacional conocido como modelo *SIR*. Es a través de la modelación de procesos biológicos que la epidemiología teórica recibe su mayor aporte. Así que se opta por solucionar mediante el método de *Runge-Kutta 4* el conjunto de ecuaciones acopladas del modelo, considerando de manera particular las condiciones iniciales, y los parámetros propios de la enfermedad.

I-A. Modelo de Kermack y McKendrick

El estudio fundamental de Kermack [1] y McKendrick [2] ha sido de gran importancia en las últimas décadas. Su modelo *SIR*, susceptible-infeccioso-recuperado, y sus variaciones, se han convertido en modelos básicos para sistemas no lineales que son utilizados no solo por estudiantes interesados en aplicaciones matemáticas en biología, sino también para explicar a responsables de políticas, epidemiólogos y expertos en salud pública la importancia del estudio de dinámica en enfermedades contagiosas.

Los campos de salud pública y epidemiología han sido dominados, con buenas razones, por el uso de modelos estadísticos, sin embargo, se espera, que el uso de modelos dinámicos aporte una nueva perspectiva, ya que permite a teóricos y prácticos formular nuevas preguntas dentro de un marco que permite explorar el impacto de intervenciones en la dinámica de transmisión de enfermedades contagiosas. Además, los modelos utilizados deben dar cuenta de los mecanismos responsables de los patrones observados en la transmisión de una enfermedad contagiosa. Este proceso ayuda a identificar, cuantificar, evaluar e implementar políticas de intervención dirigidas a reducir el impacto de la epidemia o incluso brotes pandémicos a través de la reducción del impacto de estos mecanismos.

El presente documento corresponde al artículo final del proyecto de Física computacional

I-B. Modelos de Compartimentos

Los modelos compartimentales constituyen una técnica para simplificar la modelización matemática que describe el flujo de material en sistemas biológicos [3]. Estos modelos, se dividen en un número de compartimentos por los que circula el material con flujos de entrada y salida. Este modelo sirve para simular diferentes interacciones, entre ellas una de sus aplicaciones se da en la epidemiología. Por lo general, un modelo epidemiológico de compartimientos, se divide en clases y subclases de individuos, y se estiman tasas de transición, para modelar el comportamiento en base a un sistema de ecuaciones diferenciales.

En particular si la población se clasifica, en susceptibles *S*, infectados *I* y recuperados *R*, se tienen los siguientes tipos de modelos;

1. *SI* la enfermedad del SIDA es un ejemplo que se ajusta a este modelo [4], aunque actualmente se está desarrollando modelos mucho mas complejos para tratar esta enfermedad.
2. *SIR* Sirve para describir enfermedades virales, como la rubéola o la sarampión [5].
3. *SIS* Modela el caso en que los individuos infectados pueden retornar a la clase susceptible, es decir no adquieren inmunidad. El dengue [6] es una enfermedad de este tipo.
4. *SIRS* Es un modelo con capacidad de soporte, esto significa que el número de susceptibles no crece indefinidamente, puede modelar la influenza [7].
5. *SIRS-V* Recoge los modelos anteriores, y además modela la capacidad de vacunación sobre la población [8], siendo este modelo uno de los mas completos.

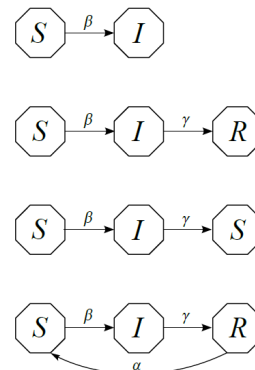


Figura 1. Modelos tipo SI, SIR, SIS y SIRS de compartimentos

I-C. Modelo SIR

Según este modelo [9] los individuos de la población sobre la cual actúa la enfermedad, que en principio se considera constante, se clasifican en los siguientes grupos:

- **Susceptibles**, son aquellos individuos sanos pero que en potencia se pueden enfermar.
- **Infectados**, son los individuos enfermos.
- **Removidos**, son aquellos que se han recuperado, y permanecen inmune a la misma sin poder propagarla.

Se denota por $S(t)$, $I(t)$ y $R(t)$ el número de individuos susceptibles, infectados y removidos respectivamente. En su versión más simple el modelo **SIR** supone la siguiente retroalimentación $S \rightarrow I \rightarrow R$.

Si consideramos una relación mas simple, que nos da cuenta de la relación entre cada población con la población total N , de este modo;

$$\begin{aligned} s(t) &= \frac{S(t)}{N}, \\ i(t) &= \frac{I(t)}{N}, \\ r(t) &= \frac{R(t)}{N} \end{aligned} \quad (1)$$

Para describir entonces la dinámica de la enfermedad se propone el siguiente sistema:

$$\begin{aligned} \frac{ds}{dt} &= -bs(t)i(t), \\ \frac{di}{dt} &= bs(t)i(t) - ki(t), \\ \frac{dr}{dt} &= ki(t) \end{aligned} \quad (2)$$

Donde b y k , son parámetros de la enfermedad, más estrictamente; k es la tasa de remoción de individuos infectados, quiere decir, una número de miembros infectados que pasa a la clase de removidos por unidad de tiempo.

Mientras b es la tasa de contacto, representa la capacidad de infectar que posee la enfermedad. En el modelo que estamos considerando los parámetros depende de la enfermedad particular que se estudié, y por lo tanto, puede también depender de factores sociales y de comportamiento. En general es difícil estimar ambas constantes.

I-C1. Hipótesis: Este modelo, se sustenta bajo ciertas suposiciones, que limitan la capacidad de aplicación del mismo, lo que lo convierte en un modelo sencillo, más sin embargo superar estas suposiciones involucra mejorar el modelo, en la sección I-B se muestran algunos ejemplos. En el caso del modelo **SIR 2** sobre el que se trabaja, se parte bajo los siguientes supuestos;

1. El tamaño de la población N es constante, es decir no se consideran muertes, ni se tiene en cuenta los nacimientos dentro de la población durante la epidemia, esto implica la relación;

$$\frac{d(s + i + r)}{dt} = 0$$

Esta hipótesis se consigue de manera razonable en epidemias de corta duración.

2. La enfermedad únicamente se propaga, bajo la ley de acción de masas entre la población de susceptibles e infectados, como tambien se supone que la transmisión se rige por la incidencia común, entre las mismas poblaciones, lo que se refleja en el parámetro b , una taza constante de contagios que es proporcional al numero de contactos entre los individuos susceptibles e infectados.
3. La taza de recuperación de individuos infectados k , no varia bajo la dinámica de las poblaciones ni de la enfermedad, es decir es una constante.

II. METODOLOGÍA

La matemática ha sido una herramienta que ha generado un gran avance dentro de cada una de las disciplinas de la biología moderna, acompañada de la estadística y la computación. El propósito de este trabajo es solucionar el problema de los modelos epidemiológicos, y simular el comportamiento de las poblaciones, bajo circunstancias establecidas, para llevarlo a cabo, se busca implementar computacionalmente métodos de soluciones numéricas.

El conjunto de ecuaciones diferenciales acopladas 2, se convierte un problema de alto nivel analítico, no obstante existen desarrollos que tratan las soluciones de ese tipo de modelos, dando soluciones algebraicas [10]. Sin embargo el desarrollo de la computación ha permitido implementar de manera mas eficiente técnicas o métodos para solucionar numéricamente ecuaciones diferenciales, en particular en este articulo se opta por utilizar el método **Runge-Kutta** de orden 4. Como se mencionó en la introducción, el código se realiza en **C++**, el repositorio completo se puede encontrar en **GitHub** [11] [ver Propagacion de enfermedades].

II-A. Runge-Kutta 4 para ecuaciones acopladas

Los métodos de Runge-Kutta son un conjunto de métodos genéricos iterativos, explícitos e implícitos, de resolución numérica de ecuaciones diferenciales [12], existen variantes de este método que permiten mejorar la aproximación de la solución, en general dependen del orden del método, este es el numero de pasos entre cada Δt .

El problema principal a resolver es la ejecución del método para la solución de un sistema de 3 ecuaciones diferenciales acopladas. En primer lugar se definen las ecuaciones que definen el modelo 2, y el primer obstáculo que se presenta es como aplicar el método a un sistema de ecuaciones acopladas, para ello se definen 3 conjuntos cada uno con 4 coeficientes $k_{i,j}$ como términos de aproximación intermedios, y se plantea el método **RK**, naturalmente siguiendo la idea de concatenación de cada conjunto de coeficientes. Para conseguir más eficacia al momento de extrapolar este código para el desarrollo de otros modelos, se define como una *Clase*, que recibe como parámetro el modelo a implementar.

II-B. Valores iniciales y parámetros

II-B1. Valores iniciales: Para la ejecución de la simulación es necesario un problema de valor inicial, así que se escribe un comando que permita introducir por consola, los valores iniciales, que corresponde al numero inicial de individuos de cada población dentro del modelo. De forma arbitraria se toma para este desarrollo y a manera de análisis una población total $N = 7,900,000$, y los siguientes valores iniciales;

$$\begin{aligned} S(0) &= 7,899,990, \\ I(0) &= 10, \\ R(0) &= 0 \end{aligned} \quad (3)$$

Pero dado que se usara la relación 1, estas condiciones iniciales corresponden a;

$$\begin{aligned} s(0) &= 0,99999873, \\ i(0) &= 1,27 \times 10^{-6}, \\ r(0) &= 0 \end{aligned} \quad (4)$$

II-B2. Parámetros: En particular la estimación de parámetros se torna difusa, ya que en general depende de muchos factores que son escasamente medibles con precisión, ya que relacionan procesos de comportamiento social, dinámica viral, y características propias de la enfermedad, y si se incluyen modelos mas complejos, que consideren tasas de natalidad, muertes, retorno de recuperados a infectados, se suman más parámetros.

Se han desarrollado técnicas de estimación de estos parámetros, y en particular solo mencionando en nuestros caso de interés las constantes b y k . Un primer acercamiento se obtiene desde un análisis matemático de la convergencia de las soluciones, lo que permite establecer un rango de dominio para los parámetros, en los cuales el modelo cobra sentido. Es decir el análisis cualitativo permite dar soluciones consistentes con el problema. En el capítulo 11 del libro *Modelos de la propagación de enfermedades infecciosas* [13], se aborda a profundidad la estimación de los parámetros, en los que se concluye que; el factor b de tasa de contactos, ronda aproximadamente entre valores 0,00001 y 1, mientras que la tasa de remoción k , debe satisfacer que su inverso $1/k$ este cerca del 30% de las personas infectadas inicialmente.

El estudiar el comportamiento de la población, tambien proporciona información más precisa para calcular estos parámetros, basta con seguir una tendencia temprana del comportamiento en base a datos reales, o registros pasados del mismo carácter. Al contar con una base de datos poblaciones en términos de susceptibles, infectados y recuperados, existen algunas técnicas estadísticas de estimación [13], que permiten calcular de manera apropiada estos parámetros y demás.

En nuestro caso particular es de interés solucionar el sistema, para 4 parejas de valores k y b , variando a $k \in [0,1,0,6]$ y $b \in [0,5,2]$.

III. SIMULACIONES Y PRUEBAS

IV. ACERCAMIENTO A OTROS MODELOS

V. RESULTADOS

VI. CONCLUSIONES

REFERENCIAS

- [1] Ross R.. The prevention of malaria (2nd edition, with Addendum). John Murray, London. 1911.
- [2] Kermack, W. O. and McKendrick, A. G. . A Contribution to the Mathematical Theory of Epidemics Royal Society of London Proceedings Series A. 1927;115:700–721.
- [3] J. Aracil. Introducción a la dinámica de sistemas. Alianza Universidad Textos. Mexico. 1986.Biosciences Subseries. Springer 2008
- [4] Driessche P. Wu J. (Eds.). Mathematical Epidemiology (Lecture Notes in Mathematics / Mathematical Biosciences Subseries). Springer 2008.
- [5] Brauer, F. and Castillo-Chávez, C. . Mathematical Models in Population Biology and Epidemiology. Springer, New York 2012.
- [6] Esteva L. Vargas C.. Analysis of a dengue disease transmission model. Mathematical Biosciences. 1998;150:131–151.
- [7] Pava E. De. Modelado Matemático de la transmisión de gripe AH1N1. Matemáticas Enseñanza Universitaria.. 2010;XVIII:1–10.
- [8] Hernández, M. E. (2021). Vacunación óptima para un modelo SIRS. Revista De Educación Matemática, 29(2). Recuperado a partir de <https://revistas.unc.edu.ar/index.php/REM/article/view/10055>.
- [9] Anderson R. M.. Population Dynamics of infectious diseases: Theory and Application. Chapman Hall, London 1982.
- [10] Alessandro M. Carvalho and Sebastián Gonçalves. An Algebraic Solution for the Kermack-McKendrick Model, sep-2016. arXiv e-prints, 1609.09313, physics.soc-ph.
- [11] Andres Valencia and Nicolas Aguilera, Project: Propagación de enfermedades in C++ Física Computacional, Enero-2023, Cali Valle. <https://github.com/niagggar/propagacion-de-enfermedades-project>.
- [12] J. Arrieta, R. Ferreira, R. Pardo y A. Rodríguez-Bernal. Análisis Numérico de Ecuaciones Diferenciales Ordinarias. Paraninfo, Madrid, 2020. ISBN 9788428344418, ISBN 8428344418.
- [13] Fred Brauer, Modelos de la propagación de enfermedades infecciosas, Universidad Autónoma de Occidente, 2015. ISBN 958871365X, 9789588713656.