

Simulación de epidemias bajo medidas de contingencia



Omar Martínez[†], Avril Mejía[‡], Elisa Schaeffer^{*}

[†]Bachillerato Internacional, [‡]Ingeniería en Sistemas Digitales,

^{*}Posgrado en Ingeniería de Sistemas

[†]carlos.martinezg@uanl.edu.mx, [‡]amejiaa1900@alumno.ipn.mx,

^{*}elisa.schaeffer@uanl.edu.mx



Resumen

Se busca implementar modelos del comportamiento de epidemias en una población mediante técnicas de simulación multi-agente, incorporando medidas de contingencia. El objetivo es identificar hasta qué grado diversos factores propician o disminuyen el número de contagios, y con ello, apoyar la toma de decisiones de salud pública.

1. Introducción

La humanidad ha sido asediada por enfermedades infecciosas a lo largo de la historia. Ejemplos en la era moderna incluyen las epidemias del SARS, MERS, influenza AH1N1, ébola, y en la actualidad, el SARS CoV-2, virus que causa la enfermedad conocida como covid-19. Ante estas eventualidades, gobiernos de distintos niveles deben adoptar medidas prontas y efectivas para evitar una crisis de salud pública. Sin embargo, es difícil saber el impacto que tendrán las acciones tomadas ante un sistema complejo y dinámico, como lo es la propagación de una enfermedad en la población. Ante la inviabilidad logística, y quizá ética, de ensayar distintas medidas directamente a nivel población, surge la necesidad de realizar ensayos computacionales mediante modelos matemáticos de la enfermedad. La naturaleza aleatoria y evolutiva de los procesos de contagio hace de las simulaciones estocásticas una de las maneras más efectivas de estudiar y predecir el fenómeno.

Las técnicas de simulación multi-agente permiten analizar y cuantificar los efectos de distintas medidas ante la propagación de enfermedades, tales como el distanciamiento social, el uso de cubrebocas, o el aislamiento social, además de interacciones con otros factores como la densidad poblacional, nivel socioeconómico y la calidad de aire. La comprensión de estas diferencias conlleva a una toma de decisiones facilitada y basada en evidencia científica.

Hipótesis

La simulación de modelos epidemiológicos permite una toma de decisiones más informada y con mejores resultados.

Objetivos

El objetivo general es diseñar, implementar y analizar una simulación multi-agente epidemiológica que permita medir los efectos que tienen distintas medidas de contención contra el contagio y propagación de una enfermedad infecciosa.

Los *objetivos específicos* para el presente proyecto son:

- **Modelado matemático** Modelado matemático. Diseñar e implementar una simulación multiagente de un modelo epidemiológico.
- **Software abierto** Implementar un prototipo computacional para explorar los efectos de distintas medidas de contingencia.
- **Visualización científica** Cuantificar y visualizar los efectos de las diversas medidas para evitar la propagación del virus.

2. Antecedentes

Los modelos matemáticos para el estudio de epidemias han sido estudiados por décadas [1]. Varios buscan predecir el tamaño final de una epidemia con alguna probabilidad, así como otros buscando controlar el contagio [5], mientras otros han estudiado el impacto de las medidas de contención de la propagación del virus [2]. En el caso específico de las simulaciones multi-agente, además de ser usadas para el estudio de epidemias [3] también se han usado para abordar problemas de transporte [4] o finanzas [7].

El modelo SIR es un modelo epidemiológico usado para predecir el comportamiento de una epidemia. Recibe su nombre de las iniciales de individuos susceptibles (s), infectados (i) y recuperados (r), asimismo se basa en estos tres puntos principales para capturar muchas de las características típicas de los brotes epidémicos.

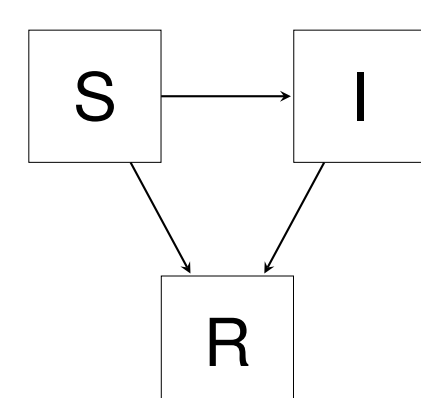


Figura 1: Modelo SIR

3. Solución propuesta

Primero, se establecerán los parámetros epidémicos y demográficos, mediante una revisión de la literatura. Teniendo definidos los parámetros, se procede a diseñar la simulación multi-agente, basándonos en técnicas existentes [4]. Con la finalidad de medir el impacto en el número de infectados, se realizarán simulaciones variando parámetros como la probabilidad de contagio, y se incorporarán intervenciones como uso de cubrebocas, distanciamiento social, o la introducción de una vacuna con un porcentaje ajustable de efectividad. También se medirá el efecto de las intervenciones con respecto al momento en que se llevan a cabo.

Herramientas

Como herramienta principal se tiene **Python 3.8** [6], el cual es un lenguaje de programación multiparadigma.

4. Experimentos

Mientras que el número de población susceptible comienza con todos los individuos, la cantidad de infectados y recuperados inicia en cero.

Medidas sanitarias como la aplicación de la vacuna y/o el distanciamiento social han permitido que el número de personas susceptibles decrezca. Por otro lado, la población infectada y recuperada ha aumentado conforme avanza esta crisis sanitaria, como se puede apreciar en la siguiente gráfica2.

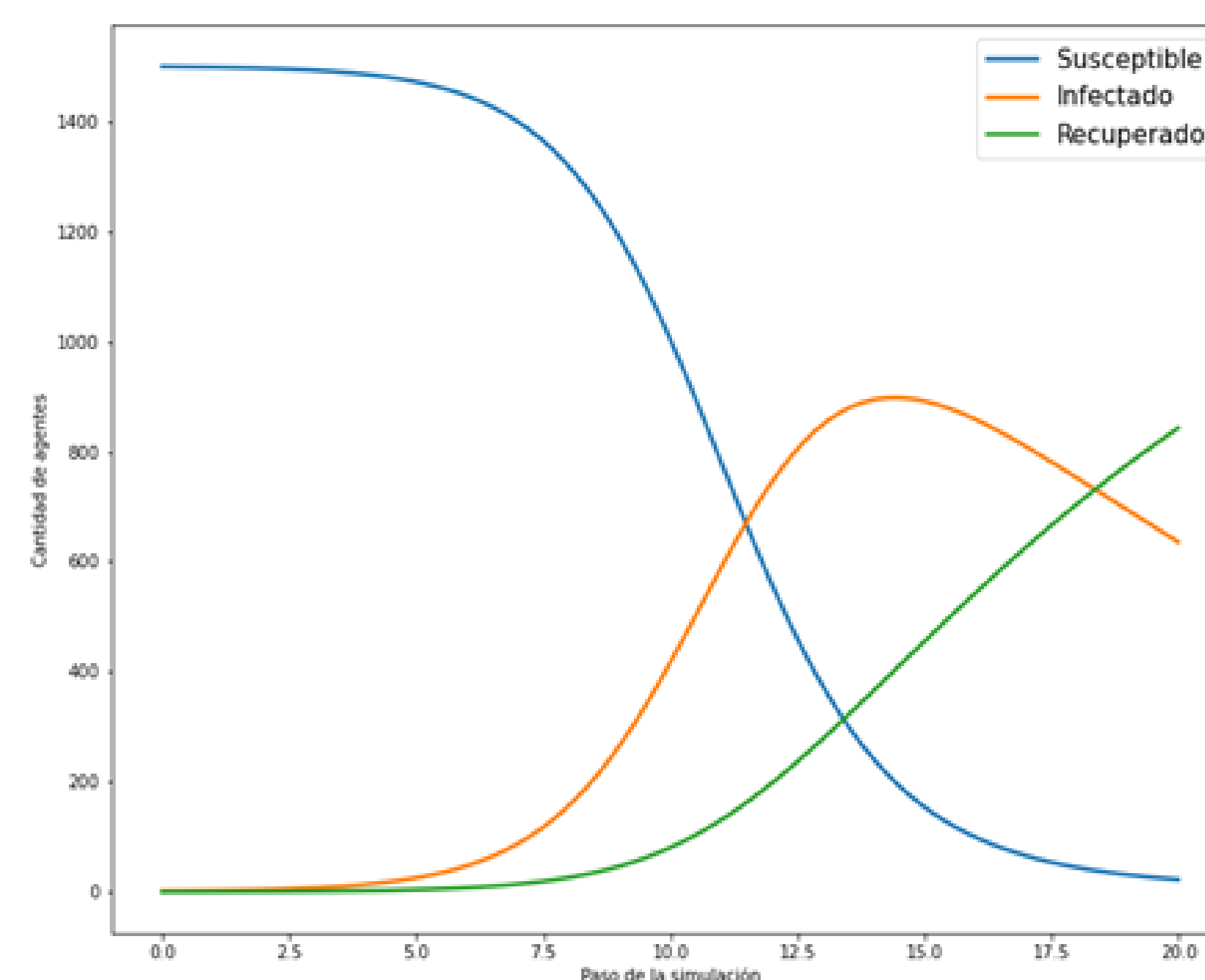


Figura 2: Modelo que permite conocer el impacto de distintas intervenciones para facilitar la posible toma de decisiones ante la propagación de una enfermedad infecciosa

5. Conclusiones

Al agregar medidas de contingencia en modelos epidemiológicos como el que proponemos permitirá explorar sus efectos de forma cuantitativa.

Agradecimientos

Esta propuesta continúa la investigación iniciada en los proyectos PAICYT IT512-15 *Herramientas computacionales para análisis epidemiológico multifactorial* y PAICYT CE1421-20 *Exploración algorítmica de relaciones entre calidad de aire y bienestar*.

El primer autor agradece al programa PROVERICYT por brindarle la oportunidad de participar en el Verano Científico FIME 2021. Por su parte, la segunda autora agradece al Instituto Politécnico Nacional por el otorgamiento de la beca, asimismo al Programa Delfín por brindarle la oportunidad de participar en este verano científico.

Agradecemos a la Lic. Fabiola Vázquez, quien inició su trabajo de maestría en este tema.

El póster se preparó con <https://www.overleaf.com/>.

Referencias

- [1] Bailey and Britton. *The mathematical theory of infectious diseases and its applications*. London: Griffin, 2 edition, 1975.
- [2] Fransson and Trapman. Sir epidemics and vaccination on random graphs with clustering. *Journal of Mathematical Biology*, 7(78):2369–2398, 2019. doi:10.1007/s00285-019-01347-2.
- [3] Hassin and Hoertel. A simple markovian spreading process with mobile agents. *Stochastic Systems*, 11(1):19–33, 2021. doi:10.1287/stsy.2019.0061.
- [4] Hoertel, Blachier, Blanco, Olfson, Massetti, and M. Rico y Leleu. A stochastic agent based model of the sars-cov-2 epidemic in france. *Nature Medicine*, 9(26):1417–1421. doi:10.1038/s41591-020-1001-6.
- [5] Nowzari, Preciado, and Pappas. Analysis and control of epidemics. *IEEE Control Systems*, 1(36):26–42, 2016. doi:10.1109/MCS.2015.2495000.
- [6] Python Software Foundation. python, 2021. URL <https://www.python.org/>.
- [7] Samitas, Polyzos, and Siriopoulos. Brexit and financial stability: An agent-based simulation. *Economic Modelling*, (69):181–192, 2018. doi:10.1016/j.econmod.2017.09.019.



XXIII Verano de Investigación
Científica y Tecnológica | UANL
PROVERICYT 2021

