



محاكاة نماذج الحاسوب لانتشار فيروس جديد

استكشاف علمي لكيفية استخدام النماذج الحاسوبية في فهم ومراقبة انتشار الأوبئة
الفيروسية

لماذا نحتاج إلى المحاكاة الحاسوبية؟



توفير التكاليف

تقليل التكاليف الباهظة للتجارب الميدانية
من خلال محاكاة رقمية دقيقة تستغرق وقتًا
أقل وتكلفة أقل بكثير



التجريب الآمن

اختبار سيناريوهات متعددة وتدخلات صحية
مختلفة دون المخاطرة بأرواح البشر أو
استهلاك موارد حقيقية



التنبؤ المبكر

القدرة على توقع مسارات انتشار الفيروس
قبل حدوثها في الواقع، مما يوفر وقتًا ثمينًا
للاستعداد والتخطيط الاستراتيجي

النماذج الرياضية الأساسية للأوبئة

النماذج المتقدمة

نموذج SIR الكلاسيكي

يقسم السكان إلى ثلاث فئات رئيسية:

- **S** (Susceptible) الأفراد القابلون للإصابة
- **I** (Infected) الأفراد المصابون والناقلون
- **R** (Recovered) الأفراد المتعافون أو المتوفون

يستخدم معادلات تفاضلية لوصف التحول بين هذه الحالات عبر الزمن

- **SEIR:** قبل ظهور الأعراض (Exposed) إضافة فترة الحضانة
- **SEIRS:** يشمل إمكانية فقدان المناعة والإصابة مجددًا
- **Age-structured:** نماذج تراعي الفئات العمرية المختلفة

كل نموذج يضيف طبقة من التعقيد لتحسين دقة التنبؤات

مراحل بناء نموذج المحاكاة

تصميم النموذج الرياضي

اختيار النموذج المناسب (SIR، SEIR، أو نماذج قائمة على الوكلاء)
وتحديد المعادلات والمعاملات الرياضية

جمع البيانات الأولية

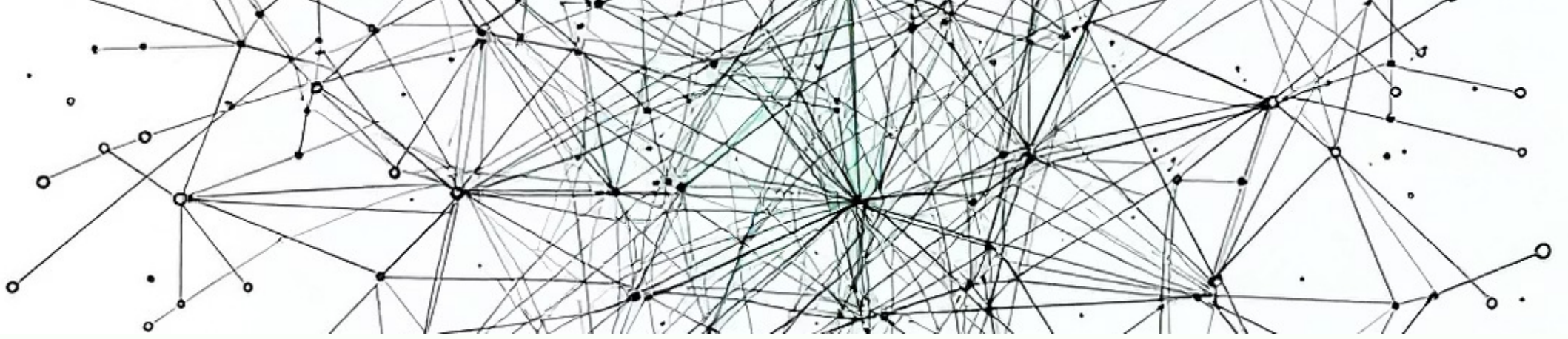
تحديد معايير الفيروس: معدل العدوى، فترة الحضانة، معدل الوفيات،
وطرق الانتقال من دراسات وبائية موثوقة

المعايرة والتحقق

مقارنة نتائج المحاكاة مع بيانات حقيقية لتعديل المعاملات وضمان دقة
التنبؤات والنتائج

البرمجة والتطبيق

تحويل النموذج الرياضي إلى كود حاسوبي باستخدام لغات مثل Python
أو R مع مكتبات متخصصة



العوامل الحاسمة في دقة النموذج

3

البنية الديموغرافية

كثافة السكان، التوزيع العمري، والظروف الصحية الموجودة مسبقًا في المجتمع

2

التباين في السلوك البشري

أنماط التنقل، الامتثال للإجراءات الوقائية، والتفاعلات الاجتماعية المتغيرة

1

معدل الانتقال الأساسي (R_0)

عدد الأشخاص الذين يصابون بمرض واحد مصاب في مجتمع قابل للإصابة بالكامل

أدوات وتقنيات المحاكاة المتاحة



Python & NumPy

مكتبات قوية مثل EpiModel و NetworkX تتيح بناء نماذج معقدة مع إمكانية التخصيص الكامل والمرونة العالية



R Statistical

حزم متخصصة مثل deSolve و EpiEstim مصممة خصيصًا للنمذجة الوبائية مع واجهات سهلة الاستخدام



NetLogo & AnyLogic

منصات محاكاة قائمة على الوكلاء تسمح بنمذجة السلوكيات الفردية والتفاعلات المعقدة بشكل مرئي

تأثير التدخلات الصحية

استراتيجيات الاحتواء

المحاكاة تساعدنا على تقييم فعالية:

- التباعد الاجتماعي والحجر المنزلي
- ارتداء الكمامات في الأماكن العامة
- تتبع المخالطين والعزل الفوري
- حملات التطعيم وتوزيعها الجغرافي



تشير النماذج إلى أن تطبيق تدخلات متعددة معًا يحقق نتائج أفضل بكثير من تطبيق تدخل واحد بشكل منفرد

دراسة حالة: محاكاة COVID-19

يناير 2020

1

النماذج الأولية توقعت انتشارًا سريعًا خارج ووهان، الصين

مارس 2020

2

محاكاة تأثير الإغلاق الشامل أظهرت تسطيح المنحنى بنسبة 60%

أغسطس 2020

3

نماذج معززة بالتعلم الآلي حسّنت دقة التنبؤ بالموجات المتتالية

ديسمبر 2020

4

محاكاة استراتيجيات التطعيم ساعدت في تحديد الأولويات للفئات الأكثر عرضة



التحديات والقيود

القدرة الحاسوبية

النماذج المعقدة التي تحاكي ملايين الأفراد
تتطلب موارد حاسوبية ضخمة ووقتاً طويلاً
للتشغيل والتحليل

تعقيد السلوك البشري

من الصعب نمذجة القرارات البشرية غير
المتوقعة، والسلوكيات الاجتماعية المتغيرة،
والامتثال المتفاوت للإجراءات

عدم اليقين في البيانات

البيانات المبكرة عن الفيروسات الجديدة
غالبًا غير كاملة أو غير دقيقة، مما يؤثر على
موثوقية التنبؤات الأولية

المستقبل: تطورات واعدة



التعاون الدولي

منصات مشتركة لمشاركة النماذج والبيانات
عالمياً لتحسين الاستجابة السريعة للأوبئة



البيانات الضخمة

استخدام بيانات الهواتف المحمولة ووسائل
التواصل لتتبع الحركة والتفاعلات بدقة فائقة



الذكاء الاصطناعي

دمج التعلم العميق لتحسين دقة النماذج
والتنبؤ بالطفرات الفيروسية المحتملة

الخلاصة: نماذج المحاكاة الحاسوبية أصبحت أداة لا غنى عنها في مواجهة الأوبئة، وستستمر في التطور لتصبح أكثر دقة وفائدة في حماية الصحة العامة العالمية