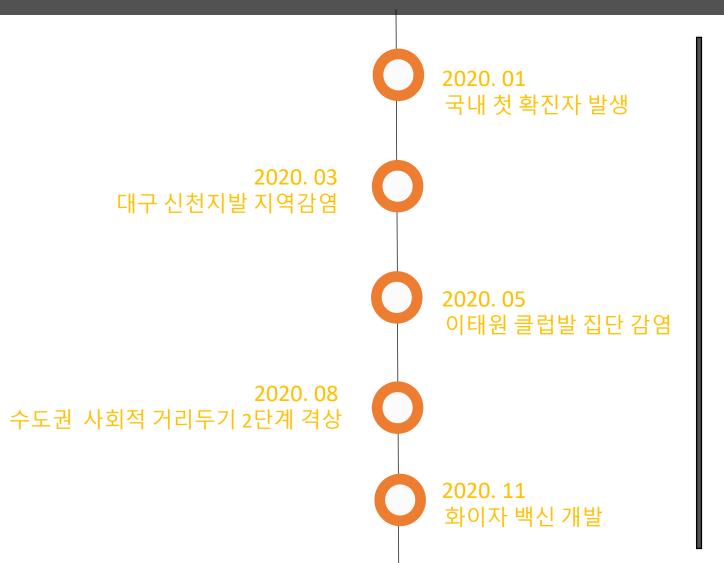
# COVID-19 감염병모델링

이노아 강재형 금지헌

## **1.** 주제 선정 배경

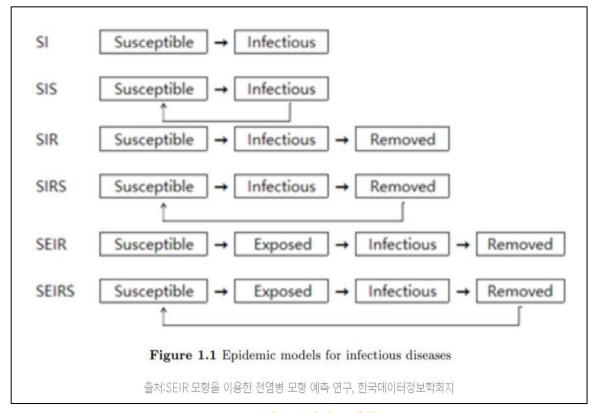
주요 사건







## 2. 연구동향 <sup>문헌연구</sup>



SIR ~ SEIRS 모델 : 수리적모델링

### 결정적

(Deterministic)

- 미분 방정식(0DE) 활용
- 질병의 확산 => '결정적'
- 모수값에 따라서 결정

## 확률적

(Stochastic)

- 집단별 변화의 마르코프 연쇄
- 질병의 확산 => '확률적'
- 현실과 더 유사 (randomness)

Gillepsie, MCMC 시뮬레이션, 등…

## 2. 연구동향

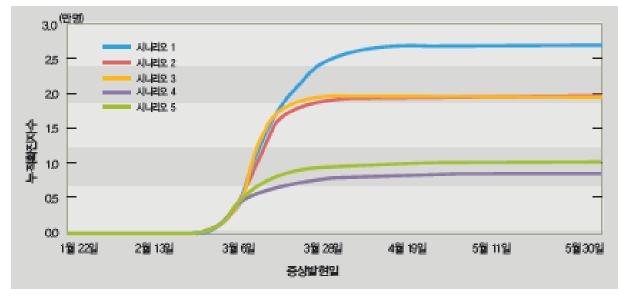
문헌연구: Baseline

#### Estimating the reproductive number and the outbreak size of COVID-19 in Korea, Ki Moran

그림 2, 코로나19 전파 결정론적 SEIHR 모델



#### 그림 7. 대구와 경북 지역의 시나리오별 코로나19 누적 확진자수



#### 주요 결론

- 1) 한국의 초기유행 전파율은 0.1389, 감염재생산지수(R)는 0.5555
- 2) 대구·경북 지역 감염재생산지수(R)는 3.4831 시작 증가 후 하락
- ⇒ 이런 간단한 모형으로도 정교함은 떨어져도 전염병 초기에 중요한 요소에 대한 분석들이 가능
- ⇒ 기존 연구 재현 & 연장

주: 시나리오는 표 2 참조

10

20

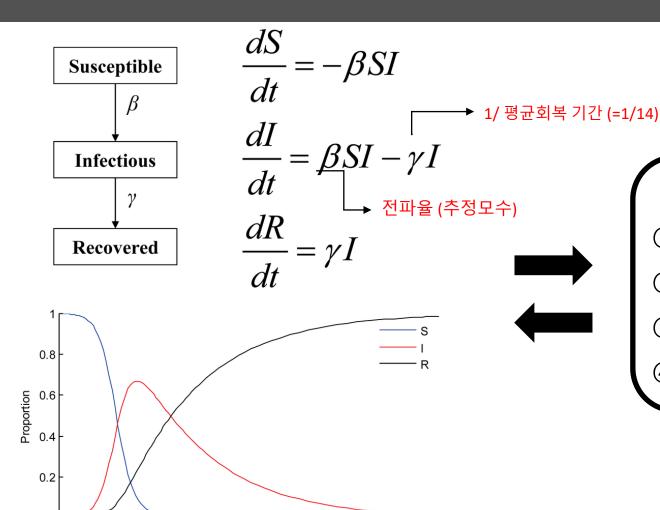
30

40

Time (days)

## 3. 모형 및 분석

**SIR Model** 



70

80

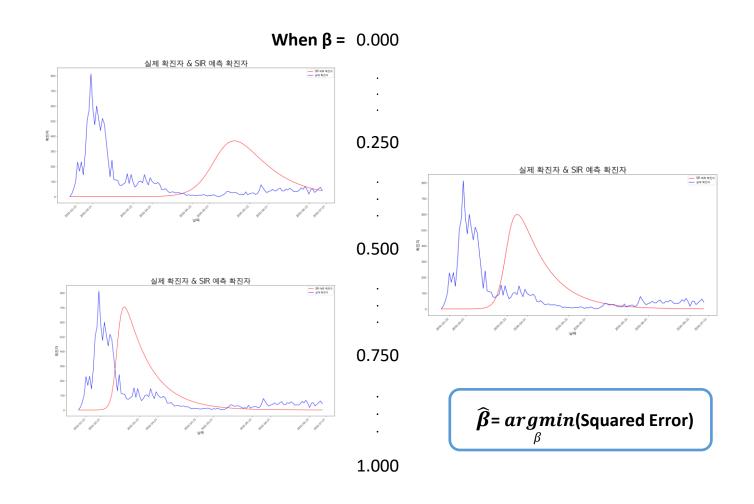
### 기본 모델의 가정

- ① 인구의 출생과 자연 사망은 고려하지 않음.
- ② 잠복기 감염과 무증상 감염 전파는 고려하지 않음.
- ③ 확진 후 격리되어 치료하는 동안은 질병을 전파시키지 않음.
- ④ 회복된 사람은 재감염되지 않음.

상당히 naïve한 가정들...

**Grid Approximation of LSE** 

```
The SIR Model
def SIR(INT, t):
    '''The main set of equation'''
    Y=np.zeros((3))
    X = INT \# SO, IO
    Y[0] = -beta*X[0]*X[1]
    Y[1] = beta*X[0]*X[1] - gamma*X[1]
    Y[2] = gamma * X[1]
    return Y # for spicy.odeint
# finding Ise approximation utilizing grid approximation
for b in np.linspace(0,1,1000):
  beta = b
  SIR_samp= spi.odeint(SIR, Input, t)
  y_hat = SIR_samp[:,1]*N
  sq = sum((ytrue - y_hat)**2)
  if (sq < min_sq):</pre>
    min_sq = sq_0
    beta_Ise = beta
print('Beta hat : %.3f' %(beta_Ise))
print('R : %.3f' %(beta_Ise*14))
print('Minimum SS : %.3f' %(min_sq))
```



## 모형 및 분석

SIR의 감염재생산지수

800-

#### 국내 코로나 신규확진 현황

감염재생산지수(R):

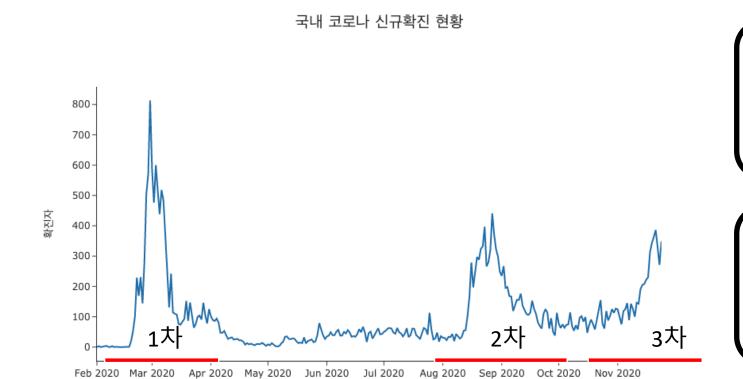
- □ 감염환자 한 명이 감염기 동안 전염시키는 사람 수
  - R > 1: 유행 발생
  - R < 1: 감소세
- $R \propto p \times c \times d$ 
  - 감염확률(p)를 줄이기 위해서 마스크 착용
  - 환자와의 접촉(c)을 줄이기 위해 '사회적 거리두기'실시
  - 환자를 빨리 진단하여 격리시키면 감염 전파 기간(d) 감소



SIR 모델:  $R_0 = \frac{B}{A} = 2.52$ 

사회적 거리두기 강화

과연 전체 기간에 대해서 단순SIR적합을 통해 유의미한 결과를 얻을 수 있을까? => 전체 유행기간(1월~현재) 전파율 0.08 정도 (확진자 적은 구간에서 영향을 많이 받음)



날짜

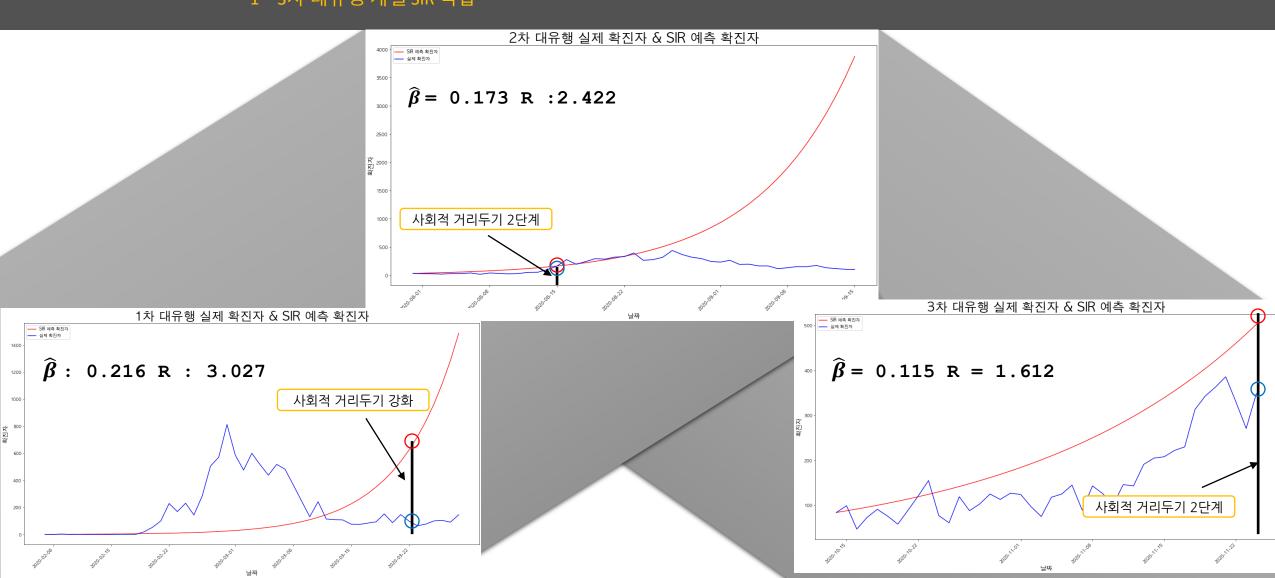
#### 대유행기간?

시작: 신규확진자 100명 이상 5일 연속 발생 2주전 종료: 신규확진자 100명 이하 5일 연속 발생 시

3개의 대유행 시기에 각각 SIR 모형 적합하면 어떨까?

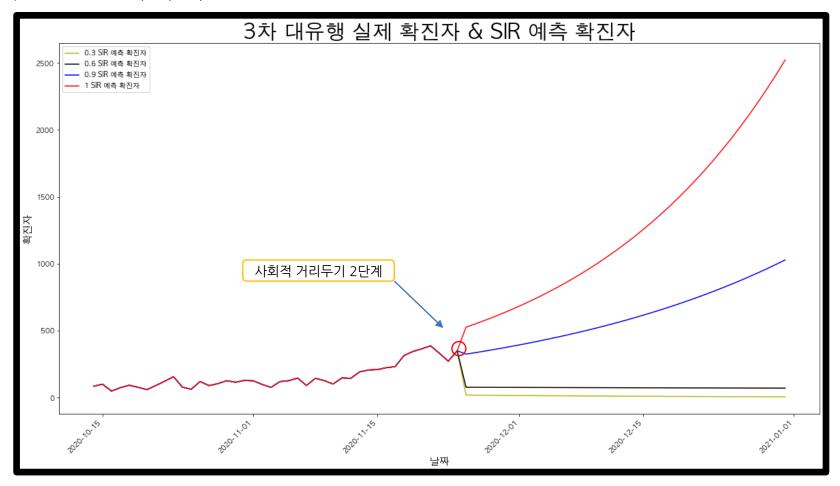
(단, 시작 ~ 정부정책 시점까지 적합)

1~3차 대유행 개별 SIR 적합



3차 대유행 시뮬레이션

현 거리두기 시행의 기대효과 전파율 감소율 => 0%, 10%, 40%, 70%



## 4. 한계 및 의의

- □ 결정적 모형의 단순성
  - 다양한 변수에 대한 연관성 무시
  - 전파율이 상수로 결정
- □ SIR모형의 가정
  - 재감염 가능성 고려 X
  - 출생과 자연사망 고려 X
  - 방역조치 효과 및 시민의식에 대한 정보 고려 X
  - 잠복기 감염과 무증상 감염 전파 고려 X

#### BUT

- □ 예측보다는 질병에 대한 특징을 얻기 위함 (감염 기간, 감염 추세, 전파 속도, 잠복기, 감염 이후의 면역성, 등) => 이에 따른 예방 대책 마련
- □ 정부 정책의 실효성에 대해서 검증은 안되지만 실효성에 따른 신규확진자 추세 비교
- □ 향후 예측에 있어서 다양한 전파율 값에 따른 전염병 시뮬레이션이 가능함

