



Covid-19 (Italia) Modelli epidemiologici su Network

Gioana Teora s267379
Diego Urbani s275324

Modelli matematici per la Biomedicina A.A. 2020/2021

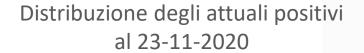
Malattia Covid-19

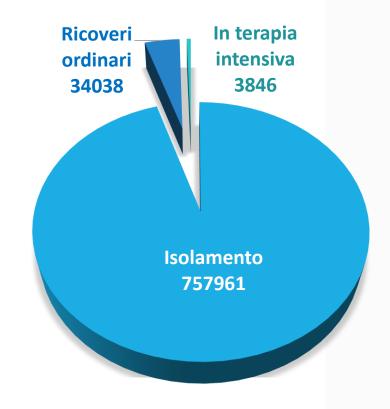
- Causata dal Betacoronavirus SARS-CoV-2.
- Sintomatologia simil-influenzale.
- Nelle forme gravi: SARS (Severe Acute Respiratory Syndrome).
- Dichiarata come pandemia dalla OMS in data 11 marzo 2020.

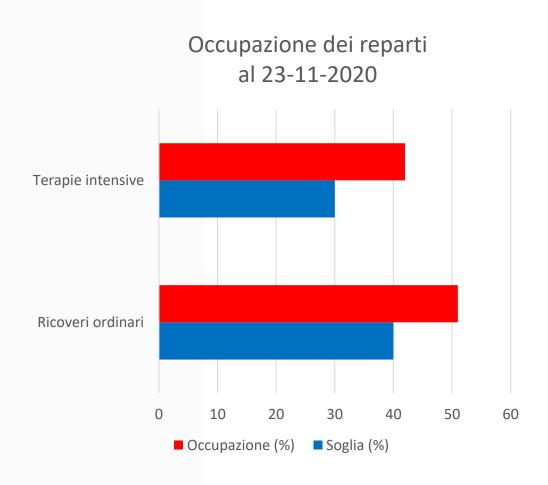
Mortalità nel mondo (23 dicembre 2020)



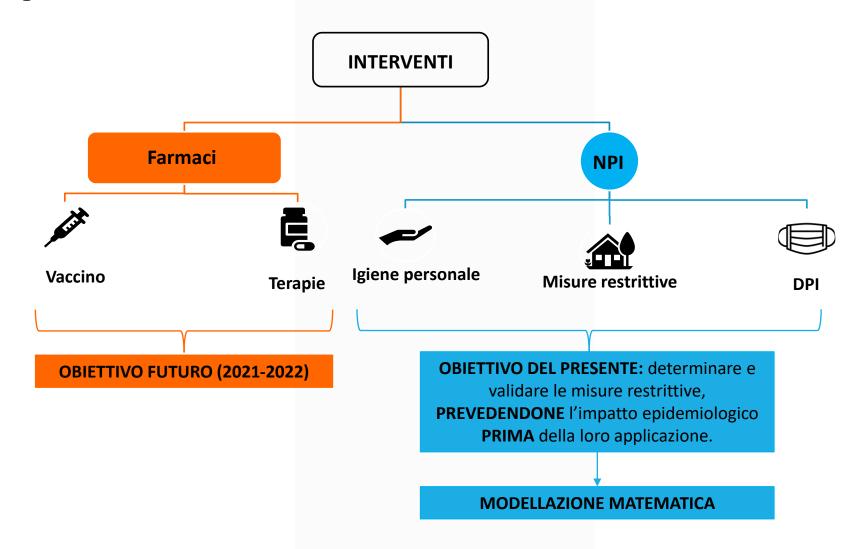
Pressione sul Sistema Sanitario italiano



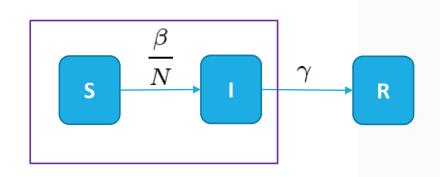


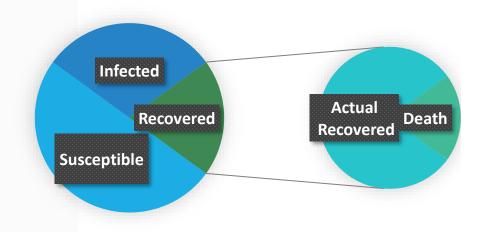


Scopo della modellazione matematica



Modello matematico: SIR (Susceptible-Infected-Recovered)





Modello

$$\begin{cases} \dot{S} = -\beta \frac{S}{N}I \\ \dot{I} = \beta \frac{S}{N}I - \gamma I \\ \dot{R} = \gamma I \end{cases}$$

Condizioni iniziali

$$\dot{N} = 0$$

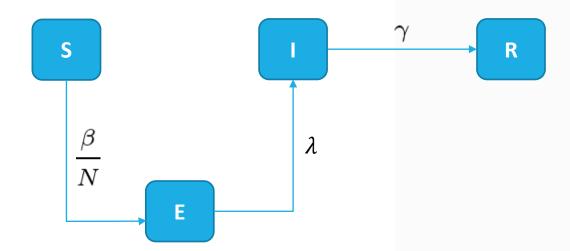
$$S_0 + I_0 + R_0 = N$$

Parametri aggiuntivi ($[giorni^{-1}]$)

 $\beta > 0$: tasso di infezione.

 $\gamma > 0$: tasso di guarigione.

Modello SEIR



EXPOSED (E): infetti non infettivi nel periodo di incubazione.

INFECTED (I): infetti con possibilità di infettare

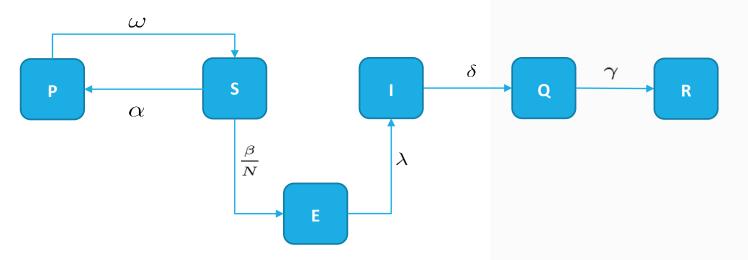
Modello

$$\begin{cases} \dot{S} = -\beta \frac{S}{N} I \\ \dot{E} = \beta \frac{S}{N} I - \lambda E \\ \dot{I} = \lambda E - \gamma I \\ \dot{R} = \gamma I \end{cases}$$

Parametri aggiuntivi ($[giorni^{-1}]$)

 $\lambda > 0$: inverso del periodo di incubazione.

Modello SEIQRP



INFECTED (I): infetti (con possibilità di infettare) non ancora segnalati al Sistema Sanitario Nazionale (SSN).

QUARANTINED (Q): infetti segnalati al SSN e sottoposti ad isolamento contumaciale.

PROTECTED (P): individui protetti da NPI.

Modello

$$\begin{cases} \dot{S} = -\beta I \frac{S}{N} - \alpha S + \omega P \\ \dot{E} = \beta I \frac{S}{N} - \lambda E \\ \dot{I} = \lambda E - \delta I \\ \dot{Q} = \delta I - \gamma Q \\ \dot{R} = \gamma Q \\ \dot{P} = \alpha S - \omega P \end{cases}$$

Parametri aggiuntivi ($[giorni^{-1}]$)

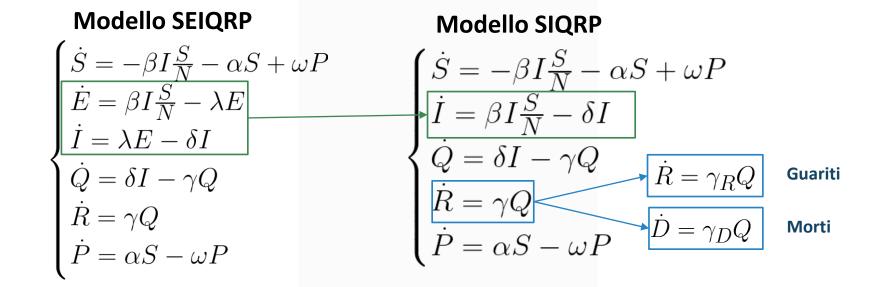
 $\delta > 0$: inverso del periodo di tempo medio che intercorre tra l'infezione e la messa in quarantena.

 $\alpha > 0$: protection rate.

 $\omega > 0$:tasso di ritorno alla categoria dei suscettibili legato alla non osservanza dei NPI.

Quanto influisce il tempo di incubazione?

Nel *periodo di incubazione* si può essere infettivi già 48 ore prima dell'esordio dei sintomi. Cosa comporta inglobare le categorie E ed I nell'unica categoria I degli infetti (non segnalati al SSN)?



Parametri costanti a tratti

- \square Il periodo $[T_0, T]$ dal 22-03-2020 al 23-12-2020 viene suddiviso in otto sotto-periodi $[T_i, T_{i+1}], i = 0, ..., 7.$
- In ogni sotto-periodo i parametri dei modelli si assumono costanti, ed ogni periodo è caratterizzato da un set di parametri μ_i , i=0,...,7.
- La variazione dei parametri riflettono cambiamenti nelle misure restrittive.
- In ogni sotto-periodo si ha un diverso Problema di Cauchy per lo specifico set di parametri.

Teorema : esistenza e unicità della soluzione globale

Per ogni condizione iniziale $Y_0 \in \Omega = \{Y \in \mathbb{R}^d : \sum_{j=1}^d Y_j = N\}$ ammissibile per la conservatività del modello, la sequenza di Problemi di Cauchy

$$\begin{cases} \dot{Y} = f(Y(t), t; \mu_0) & t \in [T_0, T_1] & Y(T_0) = Y_0 \\ \dot{Y} = f(Y(t), t; \mu_i) & t \in [T_i, T_{i+1}] & Y(T_i) = \lim_{t \to T_i} Y(t) & i = 1, ..., 7 \end{cases}$$

ammette soluzione globale unica.

☐ I parametri risultano essere caratteristici di ciascuna regione.

Parametri dei modelli

Modello SEIQRDP

$$(\beta_j, \alpha_j, \omega_j, \lambda_j, \delta_j, (\gamma_R)_j, (\gamma_D)_j)$$

Modello SIQRDP

$$(\beta_j, \alpha_j, \omega_j, \delta_j, (\gamma_R)_j, (\gamma_D)_j)$$

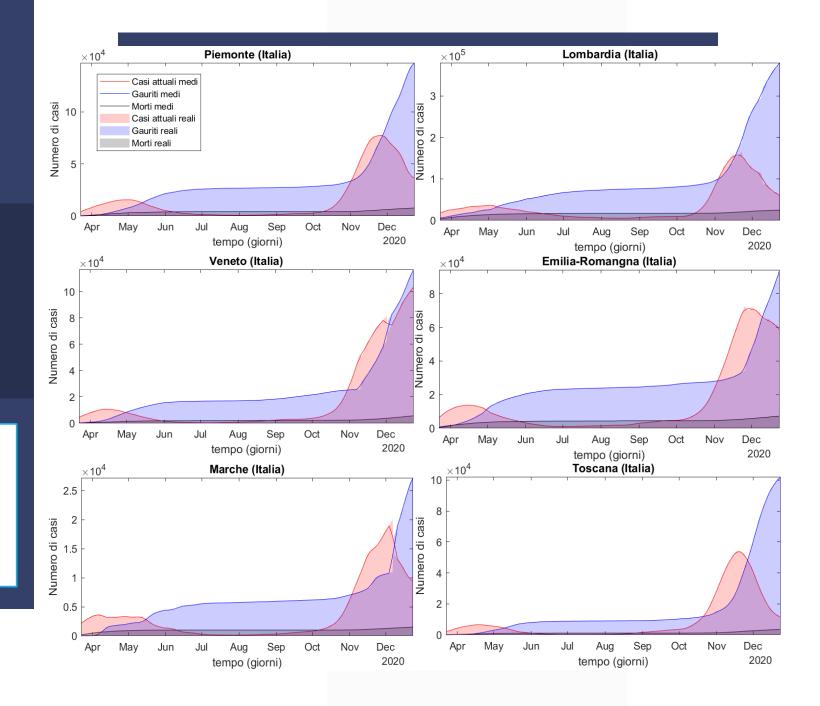
Modello SQRD (SIR)

$$(\beta_j, (\gamma_R)_j, (\gamma_D)_j)$$

Fase di pre-processing

Dati a disposizione:

- numero attuali positivi $Q_j(t)$,
- numero di individui guariti $R_{i}(t)$,
- numero persone decedute $D_{j}(t)$, nel giorno t e nella regione j.



Algoritmo

Data una stima iniziale μ_0 per i parametri del modello, l'algoritmo di ottimizzazione consiste nel cercare μ^* , soluzione del problema

$$\min_{\mu} \sum_{i=1}^{8} \sum_{t=1}^{T_i} \sum_{j=1}^{6} \left[\left(Q_j(t) - \hat{Q}_j(t) \right)^2 + \left(R_j(t) - \hat{R}_j(t) \right)^2 + \left(D_j(t) - \hat{D}_j(t) \right)^2 \right],$$

dove T_i indica l'ampiezza del periodo i-esimo.

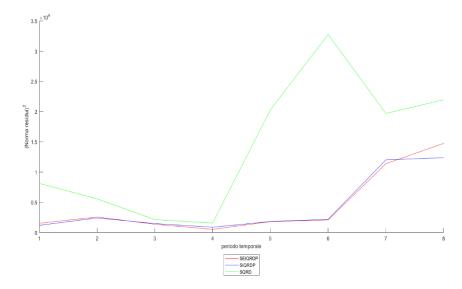
Le stime $\hat{Q}_i(t)$, $\hat{R}_i(t)$ e $\hat{D}_i(t)$ sono state ottenute risolvendo localmente il sistema differenziale tramite il metodo di Runge-Kutta del 4° ordine.

```
function Y = RK4_onNetwork(Fun,Y,H,L,Z,dt)
           % Numerical trick: the parameters are assumed constant between
           % two time steps
           % Fun(Y,H,L,Z) = Z + HYL'
           % Runge-Kutta of order 4
           k 1 = Fun(Y,H,L,Z);
           k 2 = Fun(Y+0.5*dt*k 1,H,L,Z);
           k 3 = Fun(Y+0.5*dt*k 2,H,L,Z);
11 -
           k_4 = Fun(Y+dt*k_3,H,L,Z);
12
13
           % output
14 -
           Y = Y + (1/6)*(k_1+2*k_2+2*k_3+k_4)*dt;
15 -
```

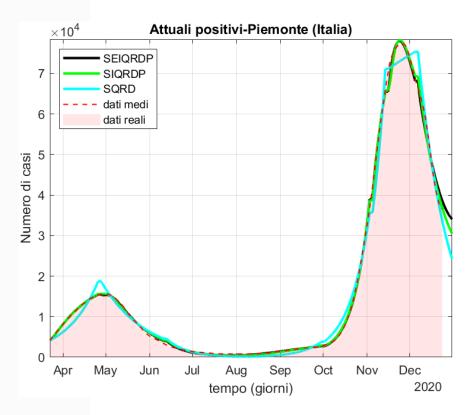
Simulazioni

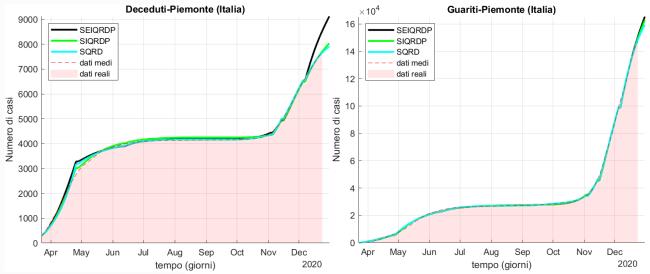
Andamento della norma dei residui al quadrato

$$\sum_{t=1}^{T_i} \sum_{j=1}^{6} \left[\left(Q_j(t) - \hat{Q}_j(t) \right)^2 + \left(R_j(t) - \hat{R}_j(t) \right)^2 + \left(D_j(t) - \hat{D}_j(t) \right)^2 \right]$$
 in ogni sotto-periodo i .



Quanto è influente il periodo di incubazione?

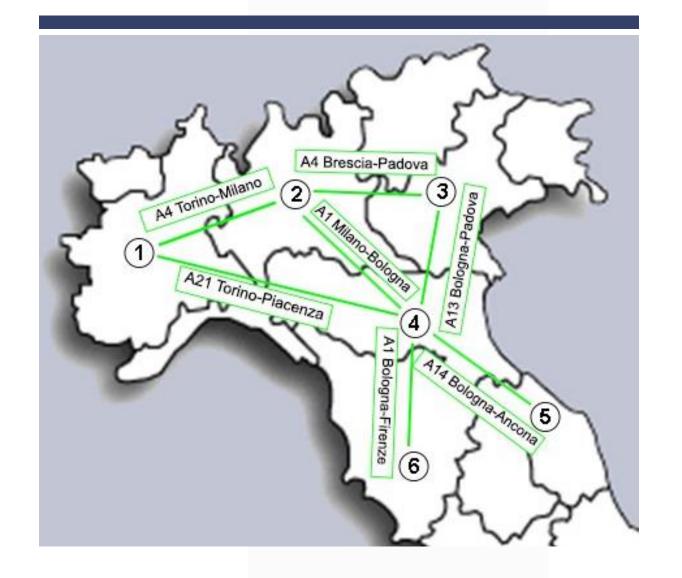






Caso studio

- Diffusione della Covid-19 tra sei regioni italiane Piemonte, Lombardia, Veneto, Emilia-Romagna, Toscana, Marche.
- Si assume la mobilità interregionale basata solamente sul traffico autostradale.
- Rete modellata da un grafo indiretto avente le 6 regioni come nodi e i principali tratti autostradali che le uniscono come lati.



Modello SEIQRDP su rete

In ogni nodo $j=1,\ldots,6$ viene definita un'istanza del modello

$$\begin{cases} \dot{S}_{j} = -\beta_{j}I_{j}\frac{S_{j}}{N_{j}} - \alpha_{j}S_{j} + \omega_{j}P_{j} + \overbrace{\epsilon_{S}\sum_{k=1}^{6}L_{jk}S_{k}} \\ \dot{E}_{j} = \beta_{j}I_{j}\frac{S_{j}}{N_{j}} - \lambda_{j}E_{j} \\ \dot{I}_{j} = \lambda_{j}E_{j} - \delta_{j}I_{j} + \overbrace{\epsilon_{I}\sum_{k=1}^{6}L_{jk}I_{k}} \\ \dot{Q}_{j} = \delta_{j}I_{j} - ((\gamma_{R})_{j} + (\gamma_{D})_{j})Q_{j} \\ \dot{R}_{j} = (\gamma_{R})_{j}Q_{j} \\ \dot{D}_{j} = (\gamma_{D})_{j}Q_{j} \\ \dot{P}_{j} = \alpha_{j}S_{j} - \omega_{j}P_{j} \end{cases}$$

La popolazione totale $N = \sum_{i=1}^{6} N_i$ si conserva.

In forma compatta

$$\begin{cases} \dot{Y} = Z + HYL^T \\ Y(T_0) = Y_0 \end{cases}$$

dove, $\forall j = 1, \dots 6$,

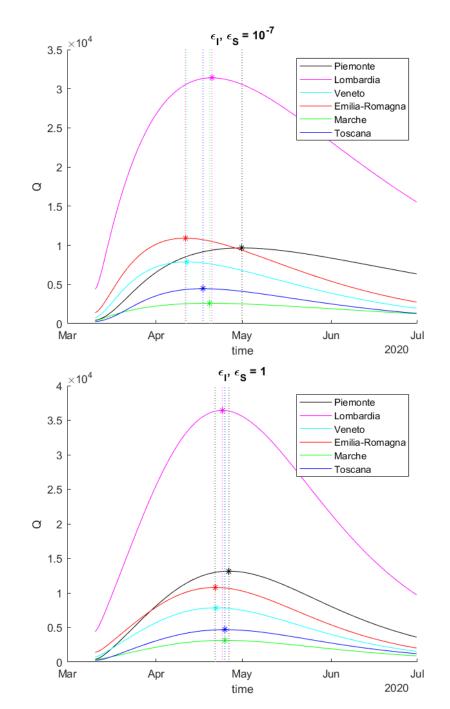
$$A_{j} = \begin{bmatrix} -\alpha_{j} & 0 & 0 & 0 & 0 & \omega_{j} \\ 0 & -\lambda_{j} & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda_{j} & -\delta_{j} & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \delta_{j} & -((\gamma_{R})_{j} + (\gamma_{D})_{j}) & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & (\gamma_{R})_{j} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & (\gamma_{D})_{j} & 0 & 0 & 0 \\ \alpha_{j} & 0 & 0 & 0 & 0 & -\omega_{j} \end{bmatrix}$$

$$Y_{j} = \begin{bmatrix} S_{j} \\ E_{j} \\ I_{j} \\ Q_{j} \\ R_{j} \\ D_{j} \\ P_{j} \end{bmatrix} \quad F_{j}(Y_{j}) = \begin{bmatrix} -\beta_{j} \frac{S_{j}}{N_{j}} I_{j} \\ \beta_{j} \frac{S_{j}}{N_{j}} I_{j} \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Coupling strength

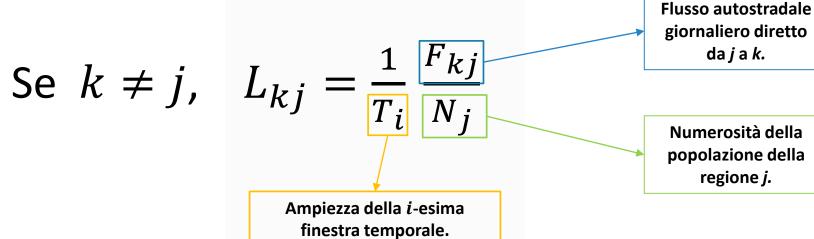
$$H = \begin{bmatrix} \epsilon_S & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \epsilon_E & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \epsilon_I & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \epsilon_Q & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \epsilon_R & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & \epsilon_P \end{bmatrix}$$

- \square I parametri ϵ , detti *coupling strength*, sono espressi in [$giorni^{-1}$].
- ☐ Misurano l'intensità della diffusione dei compartimenti del modello attraverso la rete.
- \square Si assume che ϵ_E , ϵ_Q , ϵ_R , ϵ_D , ϵ_p siano nulli.

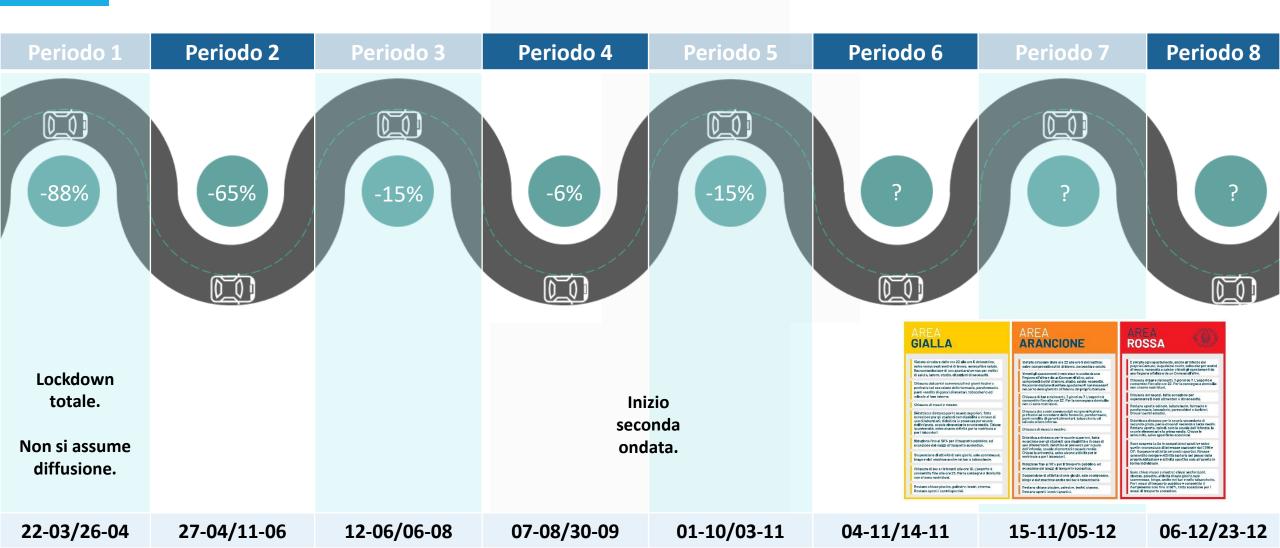


Modellazione della mobilità

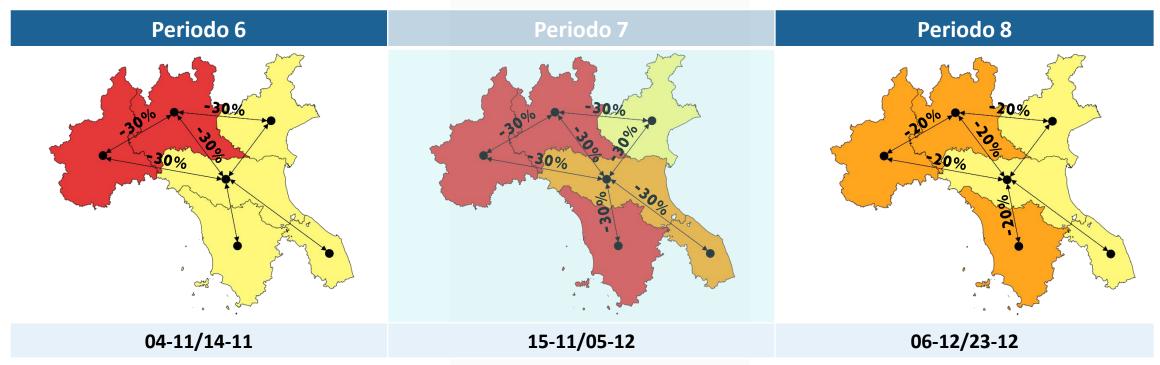
$$L = \begin{bmatrix} -L_{21} & L_{12} & 0 & 0 & 0 & 0 \\ L_{21} & -(L_{12} + L_{32} + L_{42}) & L_{23} & L_{24} & 0 & 0 \\ 0 & L_{32} & -(L_{23} + L_{43}) & L_{34} & 0 & 0 \\ 0 & L_{42} & L_{43} & -(L_{24} + L_{34} + L_{54} + L_{64}) & L_{45} & L_{46} \\ 0 & 0 & 0 & L_{54} & -L_{45} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & L_{64} & 0 & -L_{46} \end{bmatrix}$$



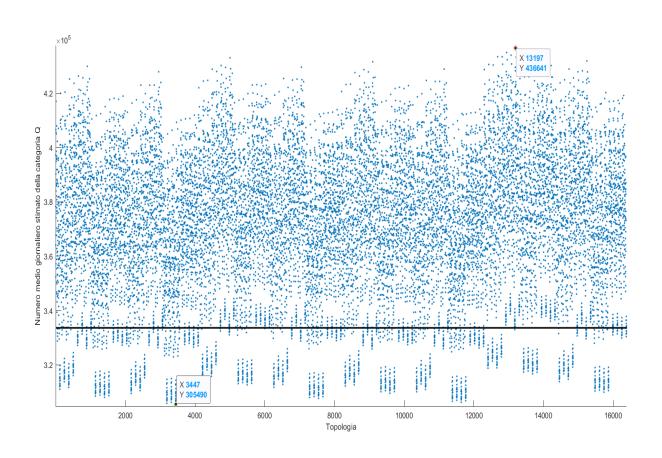
Suddivisione temporale dell'intervallo $[T_0, T]$ = [22-03-20,23-12-2020] e riduzione della mobilità interregionale rispetto all'anno 2019.



Mobilità tra regioni caratterizzate da diverso livello di gravità



- La mobilità interregionale è diminuita complessivamente del 15% rispetto l'anno 2019.
- La mobilità da e verso zone rosse e arancioni ha subito un ulteriore limitazione di circa il 30%.
- Nel periodo pre-natalizio si è ridotta tale differenza.



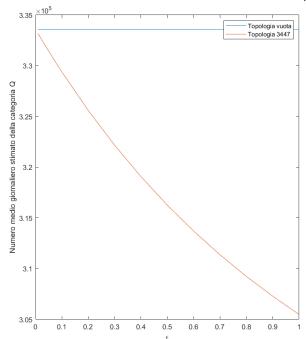
Esperimento (1/2)

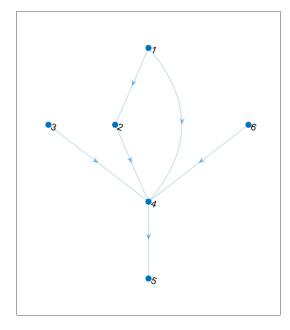
- Supposto che nel passaggio dal periodo 5 (01-10/03-11) al periodo 6 (04-11/14-11) siano variate soltanto le limitazioni sul traffico interregionale.
- Dati i valori dei parametri che definiscono il modello SEIQRDP relativi al periodo 5.
- Si considerano le 2¹⁴ topologie realizzabili tramite i 14 lati diretti che definiscono il network.
- Per ogni topologia, si effettuano simulazioni del modello SEIQRDP nel periodo 6 per diversi valori dei parametri $\epsilon_S = \epsilon_I$ nell'intervallo [0.01,1].

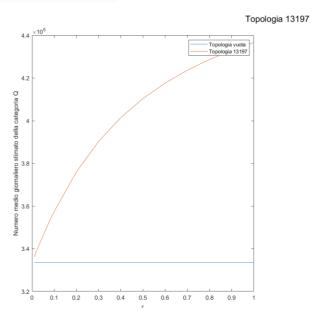
Esperimento (2/2)

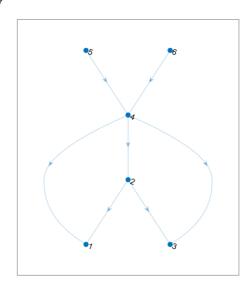
1. Piemonte	4. Emilia-Romagna
2. Lombardia	5. Marche
3. Veneto	6. Toscana

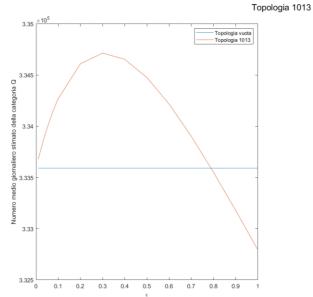
Topologia 3447

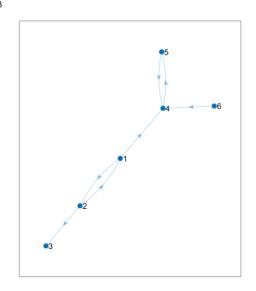






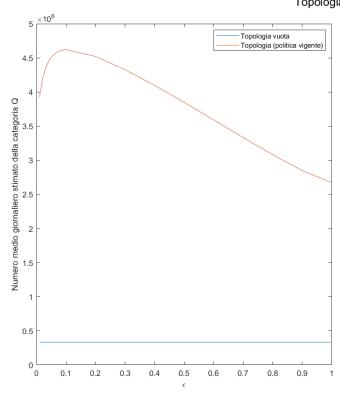




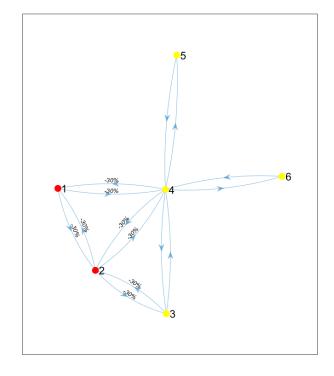


Riflessioni sulla strategia adottata dal governo

- Corretta individuazione delle regioni considerate a maggior rischio: Piemonte (1) e Lombardia (2).
- Riduzione della mobilità VERSO tali regioni risulta essere non sufficiente a limitare la diffusione del virus.
- Non era necessario introdurre simmetria delle limitazioni.



Topologia (politica vigente)



Conclusioni

La modellizzazione matematica introdotta della diffusione di un virus può aiutare a decidere quali siano le migliori strategie da adottare per il contenimento del virus in termini di mobilità interregionale.

LA LIMITATA DISPONIBILITÀ DEI DATI E IL RUMORE CHE LI CARATTERIZZA COSTITUISCE UNO DEI PRINCIPALI LIMITI RISCONTRATI.

