

# EPIDEMIOLOŠKI SIR MODEL

*Fran Rukavina, Petra Sočo*  
Ožujak 2020.

## 1. SIR model

SIR model širenja zarazne bolesti polazi od toga da promatranu populaciju podijelimo u 3 skupine:

1.  $S(t)$  izloženi: dio populacije koji se u svakom trenutku može zaraziti
2.  $I(t)$  zaraženi: dio populacije koji je zaražen, tj onaj dio koji može dalje širiti zarazu
3.  $R(t)$  oporavljeni: dio populacije koji je prebolio bolest

Prethodne varijable možemo promatrati i kao udio u ukupnoj promatranoj populaciji veličine  $N$ :

$$s(t) = \frac{S(t)}{N} \quad i(t) = \frac{I(t)}{N} \quad r(t) = \frac{R(t)}{N}$$

U populaciji koju promatramo zanemarujemo imigracije i rađanje, a i pretpostavljamo da je populacija homogena. Iz prethodnih pretpostavki slijedi da nema priljeva u skupinu izloženih. Jedino kako osoba može "napustiti" skupinu 'Izloženi' je tako da "prijeđe" u skupinu 'Zaraženi'. Promjena veličine  $s(t)$  ovisi o broju izloženih, zaraženih i količini socijalnog kontakta između te dvije skupine. Ako pretpostavimo da svaki zaraženi pojedinac ima u prosjeku  $b$  susreta u danu dovoljnih da se proširi bolest, tada on generira  $bs(t)$  novozaraženih. Veličina  $b$  ovisi o vjerojatnosti da se netko zarazi u susretu s bolesnim ( $p$ ) i prosječnoj količini kontakta između izloženih i zaraženih ( $\bar{c}$ ), tj.  $b = p\bar{c}$ . Vidjet ćemo da upravo smanjivanjem druge veličine usporavamo napredovanje epidemije. Treba nam još koeficijent koji mjeri brzinu napuštanja skupine zaraženih, tj. promjenu veličine  $i(t)$ . Ako je trajanje bolesti u prosjeku  $d$  dana, tada imamo  $k = d^{-1}$ , tj. u prosjeku  $1/d$  trenutno zaraženih pacijenata se oporavi. Stoga naš model ima sljedeći oblik sustava diferencijalnih jednadžbi:

$$\frac{ds}{dt} = -bsi \tag{1}$$

$$\frac{di}{dt} = bsi - ki \tag{2}$$

$$\frac{dr}{dt} = bi \tag{3}$$

Budući da jedan zaraženi generira  $bs(t)$  novozaraženih, broj izloženih se smanjuje i ovisi o veličini  $i$  (tj. više zaraženih, manje izloženih u 1) te prelazi u skupinu zaraženih (predznak  $+$  u 2), ali dio pacijenata i ozdravi pa prelazi iz 2 u 3 stopom  $k$ . Jedna od pretpostavki modela je da se veličina populacije  $N$  ne mijenja i to se vidi zbrajanjem prethodnih jednadžbi, tj. imamo

$$\frac{ds}{dt} + \frac{di}{dt} + \frac{dr}{dt} = 0$$

Do epidemije dolazi ako se povećava broj zaraženih, tj.  $\frac{di}{dt} > 0$

$$bsi - ki > 0$$

$$\frac{bsi}{k} > i$$

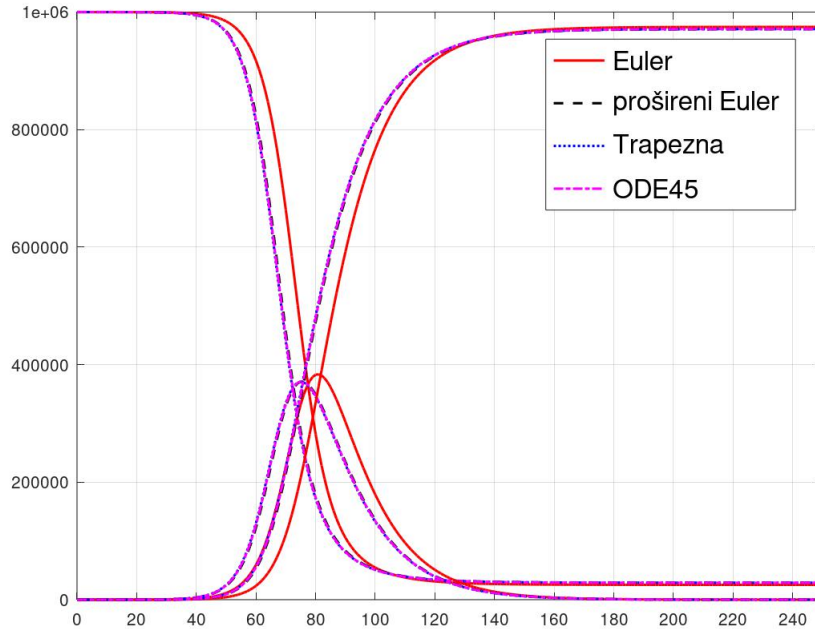
Na početku širenja zaraze skoro cijela populacija je izložena, osim onog dijela koji je već zaražen, tj. uzimamo  $s \approx 1$  pa gornji izraz glasi

$$1 < \frac{b}{k} = \mathcal{R}_0$$

$\mathcal{R}_0$  još se zove osnovni reproduktivni broj, a interpretira se kao očekivani broj novo-zaraženih generiranih s jednim zaraženim u potpuno izloženoj populaciji i ovisi o modelu koji se koristi za predviđanje tijeka epidemije u slučaju da se u populaciji ne provode nikakve dodatne epidemiološke mjere.

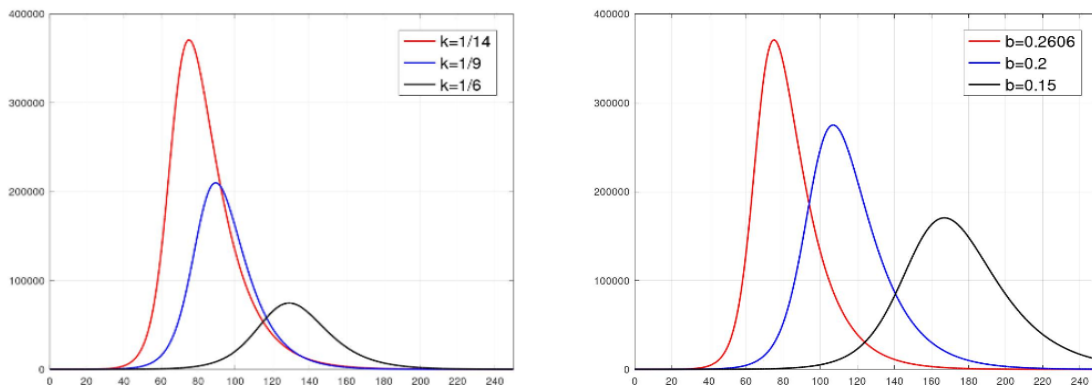
## 2. COVID-19

Pokušat ćemo primijeniti prethodni model na trenutnu epidemiju novog korona virusa SARS-CoV-2. Želimo najprije usporediti numeričke metode za rješavanje sustava ODJ. Na slici 1 vidimo da se trapezna i proširena Eulerova metoda poklapaju s rezultatima Octave funkcije 'ode45'. Uzimamo da je  $i_0 = \frac{2}{N}$  pa početni uvjet glasi  $y_0 = [1, \frac{2}{N}, 0]$ .



Slika 1:  $N = 1000000, b = 0.2606, k = \frac{1}{14}$

Sada mijenjamo vrijednosti jednog koeficijenta dok drugi držimo fiksnim da vidimo kako ta promjena utječe na tijek događaja. Graf funkcije  $i$  se bitno mijenja kako variramo koeficijente  $b$  i  $k$  (slika 2). Za fiksni dio uzimamo koeficijente za COVID-19, tj. u prvom slučaju je  $b = 0.2606$ , a u drugom je  $k = \frac{1}{14}$ .



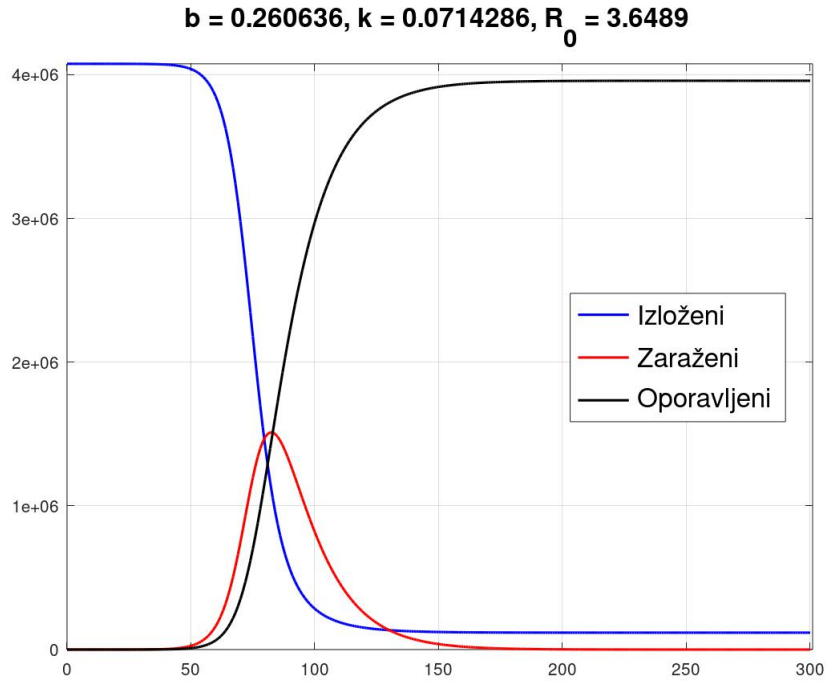
Slika 2:  $N = 1000000$

Ako želimo primjerice saznati koliki dio populacije će preboliti bolest, koristimo vrijednost varijable  $r$  u trenutku kraja epidemije. U našem primjeru je to  $t = 250$  za situaciju na slici 1. Stoga će bolest zahvatiti 97% populacije za  $k = \frac{1}{14}$  i 62% za  $k = \frac{1}{9}$ .

### 3. Hrvatska

Pokušat ćemo sada provesti ovaj model za situaciju u Hrvatskoj. Koeficijente  $b$  i  $k$  ne znamo, ali ih možemo pokušati procijeniti. Dok koeficijent  $k$  ovisi o vremenu zaraznosti ( $k = 1/d = 1/\text{broj dana koliko je osoba zarazna}$ ) što u prosjeku znači  $k \approx \frac{1}{14}$ , na koeficijent  $b$  utječe više čimbenika. Neke od varijabli koje utječu na  $b$  su gustoća stanovništva, kapaciteti i stanje zdravstvenog sustava, socijalne i higijenske navike promatrane populacije i sl. Treba napomenuti da promatramo cijelu populaciju stanovništva države ( $N = 4076000$ ) iako bi možda bilo točnije promatrati gradove ili županije jer bi tada bila bolje zadovoljena pretpostavka modela o homogenosti stanovništva. Razlog tome je što ne uspijevamo za sada naći podatke koji odvajaju te cjeline. Početni uvjet je  $y_0 = [1, 2/4076000, 0]$ . Pogledajmo sada scenarij bez epidemioloških mjera na slici 3. U tom slučaju udio populacije koji će na kraju epidemije preboliti bolest je 97%, a maksimum broja aktivnih slučajeva je 1511300 što je skoro 40% populacije.

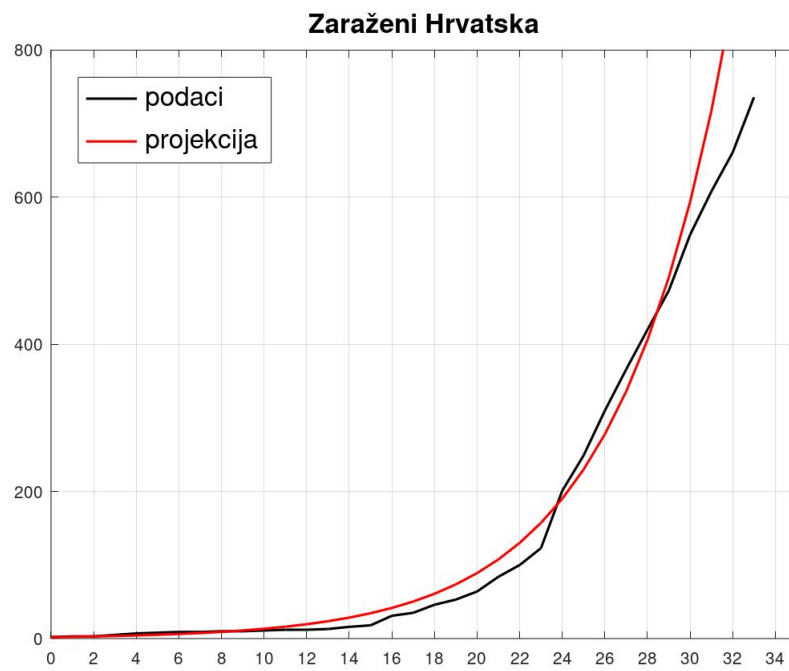
Međutim, u stvarnom scenariju se provode epidemiološke mjere. Neke od njih su zatvaranje javnih ustanova (fakulteti, škole,...), zabrana javnih okupljanja, promicanje važnosti osobne higijene i poticanje na ostanak kod kuće osim u slučaju nužde. Na slici 4 vidimo odstupanje od početnog predviđenog kretanja broja zaraženih s obzirom na stvarne podatke što može značiti da promjena ponašanja u društvu ima utjecaj.



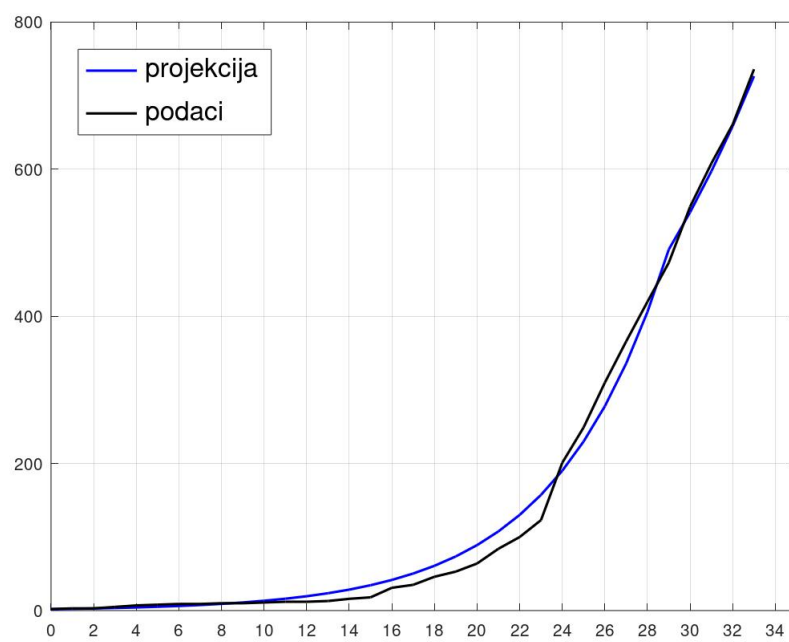
Slika 3: scenarij bez epidemioloških mjera

Stoga ćemo probati prilagoditi koeficijent  $b$  promjenama u društvu. Ako pretpostavimo da su dosadašnje promjene rezultirale smanjenjem društvenog kontakta za 35% imamo  $b_{novi} = 0.65b_{stari}$  i primjenjujemo ga u trenutku  $t = 30$ . Slika5 prikazuje plavom linijom "novu" stopu rasta.

Prethodne promjene nisu predviđanja i ne možemo sa sigurnosti predvidjeti kako će se razvijati trenutna epidemija. Smanjivanje i početnu procjenu koeficijenta,  $b_{stari}$  i  $b_{novi}$ , možemo shvatiti kao pogađanje budući da smo namještali početnu vrijednost da što bolje opisuje prave podatke, a slično i za drugi koeficijent.



Slika 4: usporedba stvarnih podataka i modela



Slika 5: promjena koeficijenta  $b$  u trenutku  $t = 30$

## Literatura

- [1] B.Ridenhour et al. „Unraveling  $R_0$ : Considerations for Public Health Applications”. *American Journal of Public Health* 104.2 (2014), str. 32–41. DOI: 10.2105/AJPH.2013.301704.
- [2] Lang Moore David Smith. *The SIR model for spread of disease*. URL: <https://www.maa.org/press/periodicals/loci/joma/the-sir-model-for-spread-of-disease-the-differential-equation-model>.
- [3] PennMedicine. *The CHIME app*. URL: <https://code-for-philly.gitbook.io/chime/what-is-chime/parameters>.
- [4] Kevin Simler. *Outbreak simulation app*. URL: <https://meltingasphalt.com/interactive/outbreak/>.