Covid-19: Potek širjenja do viška prvega vala v Evropski uniji

Matej Kalc

8. avgust 2020

1 Uvod

1.1 Motivacija

"Koronavirus je hujši kot vojna, kjer je sovražnik še vedno človek, s katerim se še vedno lahko ukvarjamo, medtem ko je kakršenkoli dogovor s smrtonosnim virusom, ki ogroža naše preživetje, nemogoč. (...)". [1]

Tako je izjavil G. Zuccarini. Lahko bi izjavili, da je Koronavirus tretja svetovna vojna, kjer se neviden sovražnik skriva med ljudmi. Ogroža ljudem življenje, nekaterim pa ga tudi odvzame. Ljudje lahko premagamo nevidnega sovražnika, le če primerno in provočasno ukrepamo s pravim orožjem, kot so samozavest in ukrep človeka. V taki bitki tudi študiji in analize podatkov so dobro orožje proti virusu, saj nam povejo nekaj novega o našem sovražniku. Mogoče eden izmed teh nam bo dal možnost odkritja cepiva proti virusu, toda dokler tega ne najdemo ostaja edina možnost uporaba mask, razkužil in distanca. Zanima me kako so se ljudje odzvali na epidemijo in katere države so bile najboljše in katere najslabše organizirane za preprečevanje okužbe. Ker je epidemija še v teku, bom kot vzorec izbral države Evropske Unije, ker se je v teh epidemija sprožila približno sočasno.

1.2 Cilji

Trdimo lahko, da so vse države v Evropski uniji [3] preživele prvi val Koronavirusa pred 19.julijem 2020. V seminarski bom analiziral kako se je virus širil po državah evropske unije. Predvsem bom analiziral interval od začetka širjenja do vrhunca prvega vala v vsaki državi, ker je ta interval najzanimivejši, saj se države prvič soočajo s takim virusom.
Cilj študija je analiza:

- Analiza spremenljivk,
- Korelacijska analiza in
- Primerjava spremenljivk med državami.

Testiral bom korelacijo med spremenljivkami in izračunal intervale zaupanja, saj podatki niso realni, ker v teh niso vsebovani asimptomatiki.

1.3 Raziskave o virusu

Veliko je spletnih strani, ki analizirajo in grafično prikazujejo podatke Covid-a-19. Omenil bom tisto, ki me je motivirala za izdelavo seminarske.
Inštitut za zdravstvene meritve in vrednotenje IHME nudi spletno stran o Koronavirus [5], kjer so grafično prikazani podatki o okuženih, mrtvih, analizah, socialni distanci ipd, ampak najzanimivejše so projekcije v času, ki stran nudi. IHME-ove projekcije COVID-19 so bile razvite kot odziv na zahteve medicinske univerze v Washingtonu in drugih ameriških bolnišničnih sistemov. Napovedi kažejo povpraševanje po storitvah v bolnišnicah, dnevne in kumulativne smrti zaradi COVID-a-19, stopnje okužbe in analizah ter vpliv socialnega distanciranja, ki ga zahteva država.

1.4 Poglavja

1. Uvod
2. Opis virusa in njegovo širjenje
3. Podatki
4. Izračuni in rezultati
5. Zaključki
6. Literatura

2 Opis virusa in njegovo širjenje

COVID-19 je nalezljiva bolezen, ki jo povzroča virus SARS-CoV-2. Dihalni virus se širi preko kapljice sline in sluzi okuženih ljudi. Prvi okužen Covid-a-19 je bil zaznan na Kitajskem novembra 2019. Najprej se je dihaln virus širil na Kitajskem, v Hubeju in Wuhanu. Na začetku leta 2020 se je začelo širjenje virusa po celem svetu. 11. marca 2020 je Svetovna zdravstvena organizacija WHO proglasila pandemijo. Iz statističnih podatkov je razvidno, da do vključno 19. julija 2020 je bilo okuženih več kot 14.2 milijonov ljudi v 188 državah, od katerih 600 tisoč je mrtvih in 8.02 milijonov je ozdravelih. Trdimo lahko, da je ta virus leta 2020 močno vplival na države po celem svetu.

3 Podatki

Podatki so bili izbrani iz spleta. Podatke, ki bom rabil za statistični študij, so prikazani v spodnji tabeli.

DR	KOD	MED	DPO	DPS	DVO	DVS	OV	MV	PREB	OTO	OTS
Austria	AT	44.0	2020-02-25	2020-03-12	2020-03-27	2020-04-23	7029	52	9025715	38809	201454
Belgium	BE	41.4	2020-02-04	2020-03-10	2020-04-11	2020-04-12	32778	4273	11602522	103714	109427
Bulgaria	BG	42.7	2020-03-08	2020-03-12	2020-06-12	2020-06-06	3086	168	6943915	91083	81084
Croatia	HR	43.0	2020-02-25	2020-03-25	2020-04-02	2020-04-20	963	6	4101782	8110	25566
Cyprus	CY	36.8	2020-03-09	2020-03-25	2020-04-02	2020-03-25	320	9	1190007	8468	3849
Czechia	CZ	42.1	2020-03-01	2020-03-23	2020-03-27	2020-04-15	2062	9	10715154	36089	148586
Denmark	DK	42.2	2020-02-27	2020-03-15	2020-04-08	2020-04-05	5071	203	5793679	62063	50097
Estonia	EE	42.7	2020-02-27	2020-03-26	2020-03-27	2020-04-03	538	1	1328655	9010	18172
Finland	FI	42.5	2020-01-29	2020-03-21	2020-04-05	2020-04-22	1882	25	5542713	34486	76173
France	FR	41.4	2020-01-24	2020-02-15	2020-04-01	2020-04-04	51477	3514	65283211	233494	282205
Germany	DE	47.1	2020-01-28	2020-03-09	2020-03-20	2020-04-16	18323	45	83951077	595836	2019592
Greece	GR	44.5	2020-02-26	2020-03-12	2020-04-22	2020-04-05	2401	121	10420046	58847	26200
Hungary	HU	42.3	2020-03-04	2020-03-15	2020-04-10	2020-04-24	1190	77	9659639	29041	57641
Ireland	IE	36.8	2020-03-01	2020-03-11	2020-04-10	2020-04-26	7393	263	4953657	68922	142512
Italy	IT	45.5	2020-01-29	2020-02-22	2020-03-21	2020-03-28	53578	4827	60465251	239558	428323
Latvia	LV	43.6	2020-03-02	2020-04-04	2020-03-24	2020-04-22	180	0	1883138	8281	40057
Lithuania	LT	43.7	2020-02-28	2020-03-20	2020-04-04	2020-04-12	771	9	2714541	21467	40951
Luxembourg	LU	39.3	2020-03-01	2020-03-13	2020-03-24	2020-04-12	875	8	628614	11189	29881
Malta	MT	41.8	2020-03-07	2020-04-09	2020-04-08	2020-06-02	293	0	441612	14119	73236
Netherlands	NL	42.6	2020-02-27	2020-03-06	2020-03-24	2020-04-08	4749	213	17138553	45825	109414
Poland	PL	40.7	2020-03-05	2020-03-12	2020-06-05	2020-04-25	25048	1117	37850596	1006819	271678
Portugal	PT	42.2	2020-03-02	2020-03-17	2020-04-11	2020-04-04	15472	435	10193282	179542	112892
Romania	RO	41.1	2020-02-26	2020-03-23	2020-04-12	2020-05-01	5990	282	19210031	64385	175728
Slovakia	SK	40.5	2020-03-06	2020-04-07	2020-04-17	2020-04-16	977	8	5461415	42768	40048
Slovenia	SI	44.5	2020-03-04	2020-03-17	2020-03-13	2020-04-06	141	0	2079553	4228	28453
Spain	ES	42.7	2020-01-31	2020-03-04	2020-04-01	2020-06-20	94417	8189	46785134	466271	3627852
Sweden	SE	41.2	2020-01-31	2020-03-15	2020-06-23	2020-04-22	58932	5122	10108080	467798	105806

Legenda:

- DR - Ime države
- KOD - Koda države
- MED - Mediana starosti populacije
- DPO - Datum prvega zazanega okuženca
- DPS - Datum prve zaznane smrti
- DVO - Datum vrhunca okuženih v prvem valu
- DVS - Datum vrhunca smrti v prvem valu
- OV - Število okuženih od prve zaznane okužbe do vrhunca okuženih v prvem valu
- MV - Število mrtvih od prve zaznane smrti do vrhunca okućenih v prvem valu
- PREB - Število prebivalcev
- OTO - Število opravljenih testov do vrhunca okužb v prvem valu
- OTS - Število opravljenih testov do vrhnca smrti v prvem valu

4 Izračuni in rezultati

4.1 Analiza spremenljivk

Za statistični študij bom najprej analiziral spremenljivke, predvsem če so normalne in simetrične Spodnje spremenljivke veljajo le za države evropske unije. Spremenljivke so:

1. Mediana starosti
2. Število dni do vrhunca prvega vala okuženih
3. Število dni do vrhunca prvega vala mrtvih
4. Delež okuženih do vrhunca prvega vala okuženih
5. Delež mrtvih do vrhunca prvega vala okuženih
6. Delež testov do vrhunca prvega vala okuženih

4.1.1 Mediana starosti

Spremenljivka M mediana starosti je stolpec MED v bazi. Naprej lahko prikažemo spremenljivko z histogramom in barplotom. Iz histograma lahko sumimo, da je spremenljivka normalna ali simetrična. To lahko preverimo s Shapiro–Wilk testom. Naj bo ničelna hipoteza H_0: spremenljivka je normalna in alternativna hipoteza H_1: spremenljivka ni normalna. Izračunajmoga takole:

$$W = \frac{(\sum_{i=1}^{n} a_i x_{(i)})^2}{\sum_{i=1}^{n}(x_i - \bar{x})^2} = 0.94$$

kjer $x_{(i)}$ je najmanjša vrednost v vzorcu, $\bar{x}$ je povprečje median, a_i je i-ti element vektorja 0

$$(a_1, ..., a_n) = \frac{m^T V^{-1}}{C}$$

kjer $C = \left\|V^{-1}m\right\|$ in vektor $m = (m_1, ..., m_n)^T$ je sestavljen iz pričakovanih vrednosti statističnih podatkov o vrstnem redu neodvisnih in identično razporejenih naključnih spremenljivk, vzorčenih iz standardne normalne porazdelitve. P vrednost za test je

$$p - value = 0.1218.$$

Izberemo 95% interval zaupanja. α je 0.05 (1 - 95%). Če je vrednost p manjša od α, završemo H_0. Ker je $p > \alpha$ (0.1218 > 0.05), ne moremo zavreči ničelne hipoteze. Iz računa lahko slutimo, da spremenljivka ni normalno porazdeljena. Testiramo lahko, če je spremenljivka M simetrična. Računali bomo s Miao, Gel, and Gastwirth simetričnim testom. V R-ju je to ukaz symmetry.test(X, option = "MGG")[12], kjer X je poljuben vektor. Naj bo ničelna hipoteza H_0: Spremenljivka M je simetrična in alternativna hipoteza H_1: spremenljivka M je asimterična. Za test spremenljivke S dobimo rezultate:

$$\text{Test statistike} = -0.42212 \text{ in p-value} = 0.684.$$

Tudi tukaj izberemo verjetnost 95%, tako je $\alpha = 0.05. \check{C}ejepvrednost < \alpha$, lahko zavrnemo hipotezo H_0. Ker je p vrednost $> \alpha$ (0.684 > 0.05) ne moremo zavrnit hipoteze H_0. Zaradi velikega koeficienta p lahko smatramo, da je spremenljivka simetrična.

4.1.2 Število dni do vrhunca prvega vala okuženih

Spremenljivka S število dni do vrhunca prvega vala okuženih starosti je razlika v dnevih stolpcev DVO in DPO v bazi. Naprej lahko prikažemo spremenljivko z histogramom in barplotom. Iz histograma ne moremo sumiti, da je spremenljivka normalna ali simetrična. To lahko preverimo s Shapiro–Wilk testom. Naj bo ničelna hipoteza H_0: spremenljivka je normalna in alternativna hipoteza H_1: spremenljivka ni normalna. Enak račun je narejen v paragrafu analize spremenljivke mediane straosti. Izračunajmoga takole:

$$W = \frac{(\sum_{i=1}^{n} a_i x_{(i)})^2}{\sum_{i=1}^{n}(x_i - \bar{x})^2} = 0.85.$$

P vrednost za test je

$$p - value = 0.00126.$$

Izberemo 95% interval zaupanja. α je 0.05 (1 - 95%). Če je vrednost p manjša od α, završemo H_0. Ker je $p < \alpha$ (0.00126 < 0.05), završemo ničelno hipotezo. Spremenljivka ni normalno porazdeljena, a to še ne pomeni, da ni simetrična. To preverimo s testom simetrije. Računali bomo s Miao, Gel, and Gastwirth simetričnim testom. V R-ju je to ukaz symmetry.test(X, option = "MGG")[12], kjer X je poljuben vektor. Naj bo ničelna hipoteza H_0: Spremenljivka S je simetrična in alternativna hipoteza H_1: spremenljivka S je asimterična. Za test spremenljivke S dobimo rezultate:

$$\text{Test statistike} = 2.3151 \text{ in p-value} = 0.052.$$

Tudi tukaj izberemo verjetnost 95%, tako je $\alpha = 0.05. Čejepvrednost < \alpha$, lahko zavrnemo hipotezo H_0. Ker je p vrednost $> \alpha$ (0.052 > 0.05) ne moremo zavrnit hipoteze H_0.

4.1.3 Število dni do vrhunca prvega vala mrtvih

Spremenljivka S število dni do vrhunca prvega vala mrtvih je razlika v dnevih stolpcev DVS in DPS v bazi. Naprej lahko prikažemo spremenljivko z histogramom in barplotom. Iz histograma ne moremo sumiti, da je spremenljivka normalna ali simetrična. To lahko preverimo s Shapiro–Wilk testom. Naj bo ničelna hipoteza H_0: spremenljivka je normalna in alternativna hipoteza H_1: spremenljivka ni normalna. Enak račun je narejen v paragrafu analize spremenljivke mediane straosti. Izračunajmoga takole:

$$W = \frac{(\sum_{i=1}^{n} a_i x_{(i)})^2}{\sum_{i=1}^{n}(x_i - \bar{x})^2} = 0.86235$$

P vrednost za test je

$$p - value = 0.00204.$$

Izberemo 95% interval zaupanja. α je 0.05 (1 - 95%). Če je vrednost p manjša od α, završemo H_0. Ker je $p < \alpha$ (0.00204 < 0.05), završemo ničelno hipotezo. Spremenljivka ni normalno porazdeljena, a to še ne pomeni, da ni simetrična. To preverimo s testom simetrije. Računali bomo s Miao, Gel, and Gastwirth simetričnim testom. V R-ju je to ukaz symmetry.test(X, option = "MGG")[12], kjer X je poljuben vektor. Naj bo ničelna hipoteza H_0: Spremenljivka S je simetrična in alternativna hipoteza H_1: spremenljivka S je asimterična. Za test spremenljivke S dobimo rezultate:

$$\text{Test statistike} = 0.63107 \text{ in p-value} = 0.59.$$

Tudi tukaj izberemo verjetnost 95%, tako je $\alpha = 0.05. \check{C}ejepvrednost < \alpha$, lahko zavrnemo hipotezo H_0. Ker je p vrednost $> \alpha$ $(0.59 > 0.05)$ ne moremo zavrnit hipoteze H_0.

4.1.4 Delež okuženih do vrhunca prvega vala okuženih

Spremenljivka D delež okuženih do vrhunca prvega vala okuženih definiramo:

$$D = \frac{100 * \text{št. okuženih}}{\text{št. prebivalcev}}$$

kjer število okuženih je stolpec OV v bazi in število prebivalcev je stolpec PREB v bazi. Naprej lahko prikažemo spremenljivko D z histogramom in barplotom. Iz grafov je razvidno, da spremenljivka ni normalna in ni simetrična. To lahko potrdimo s Shapiro–Wilk testom. Naj bo ničelna hipoteza H_0: spremenljivka je normalna in alternativna hipoteza H_1: spremenljivka ni normalna. Enak račun je narejen v paragrafu analize spremenljivke mediane straosti. Izračunajmoga takole:

$$W = \frac{(\sum_{i=1}^{n} a_i x_{(i)})^2}{\sum_{i=1}^{n} (x_i - \bar{x})^2} = 0.62339$$

P vrednost za test je

$$p - value = 3.925e - 07.$$

Izberemo 95% interval zaupanja. α je 0.05 (1 - 95%). Če je vrednost p manjša od α, završemo H_0. Ker je $p < \alpha$ (3.925e-07 < 0.05), završemo ničelno hipotezo. Spremenljivka ni normalno porazdeljena, a to še ne pomeni, da ni simetrična. To preverimo s testom simetrije. Računali bomo s Miao, Gel, and Gastwirth simetričnim testom. Naj bo ničelna hipoteza H_0: Spremenljivka D je simetrična in alternativna hipoteza H_1: spremenljivka D je asimterična. Za test spremenljivke S dobimo rezultate:

$$\text{Test statistike} = 3.9434 \text{ in p-value} = 0.002.$$

Tudi tukaj izberemo verjetnost 95%, tako je $\alpha = 0.05. \check{C}ejepvrednost < \alpha$, lahko zavrnemo hipotezo H_0. Ker je p vrednost $< \alpha$ $(0.002 < 0.05)$ zavrnemo hipotezo H_0. Spremenčjivka D ni normalno porazdeljena in je asimetrična. Delež okužencev je le vzorec, saj v ta delež niso šteti asimpotomatiki. Zaradi tega lahko izračunamo interval zaupanja za vsak delež okuženih. Računamo:

$$\Delta = t_{(1+\beta)/2}(\infty) \times \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$$

kjer n je število prebivalcev države, p je delež okuženih, Δ je razmik intervala, $t_p(r)$ je vrednost studentove t-porazdelitve s r stopnjami svobode in p procent zaupanja. Izbrana β je 0.95, kar pomeni, da je $\alpha = 0.05$. Izračunan interval je prikazan v spodnji tabeli.

Ime drzave	Spodnja meja intervala	Zgornja meja intervala
Austria	0.076%	0.08%
Belgium	0.279%	0.286%
Bulgaria	0.043%	0.046%
Croatia	0.022%	0.025%
Cyprus	0.024%	0.03%
Czechia	0.018%	0.02%
Denmark	0.085%	0.09%
Estonia	0.037%	0.044%
Finland	0.032%	0.036%
France	0.078%	0.08%
Germany	0.022%	0.022%
Greece	0.022%	0.024%
Hungary	0.012%	0.013%
Ireland	0.146%	0.153%
Italy	0.088%	0.089%
Latvia	0.008%	0.011%
Lithuania	0.026%	0.03%
Luxembourg	0.13%	0.149%
Malta	0.059%	0.075%
Netherlands	0.027%	0.029%
Poland	0.065%	0.067%
Portugal	0.149%	0.154%
Romania	0.03%	0.032%
Slovakia	0.017%	0.019%
Slovenia	0.006%	0.008%
Spain	0.201%	0.203%
Sweden	0.578%	0.588%

4.1.5 Delež mrtvih do vrhunca prvega vala okuženih

Spremenljivka D delež okuženih do vrhunca prvega vala okuženih definiramo:

$$D = \frac{100 * \text{št. mrtvih}}{\text{št. okuženih}}$$

kjer število okuženih je stolpec MV v bazi in število prebivalcev je stolpec OV v bazi. Naprej lahko prikažemo spremenljivko D z histogramom in barplotom. Iz grafov je razvidno, da spremenljivka ni normalna in ni simetrična. To lahko potrdimo s Shapiro–Wilk testom. Naj bo ničelna hipoteza H_0: spremenljivka je normalna in alternativna hipoteza H_1: spremenljivka ni normalna. Enak račun je narejen v paragrafu analize spremenljivke mediane straosti. Izračunajmoga takole:

$$W = \frac{(\sum_{i=1}^{n} a_i x_{(i)})^2}{\sum_{i=1}^{n}(x_i - \bar{x})^2} = 0.8851$$

P vrednost za test je

$$p - value = 0.0062.$$

Izberemo 95% interval zaupanja. α je 0.05 (1 - 95%). Če je vrednost p manjša od α, zavržemo H_0. Ker je $p < \alpha$ (0.0062 < 0.05), zavržemo ničelno hipotezo. Spremenljivka ni normalno porazdeljena, a to še ne pomeni, da ni simetrična. To preverimo s testom simetrije. Računali bomo s Miao, Gel, and Gastwirth simetričnim testom. Naj bo ničelna hipoteza H_0: Spremenljivka D je simetrična in alternativna hipoteza H_1: spremenljivka D je asimterična. Za test spremenljivke S dobimo rezultate:

$$\text{Test statistike} = 1.5009 \text{ in p-value} = 0.26.$$

Tudi tukaj izberemo verjetnost 95%, tako je $\alpha = 0.05. \check{C} e j e p v r e d n o s t < \alpha$, lahko zavrnemo hipotezo H_0. Ker je p vrednost $> \alpha$ $(0.26 > 0.05)$ ne moremo zavrniti hipotezo H_0. Spremenčjivka D ni normalno porazdeljena in smatramo da je asimetrična, ker je p vrednost zadnejga testa zelo majhen. Kot v prejšnji analizu, delež okužencev je le vzorec, saj v ta delež niso šteti asimpotomatiki. Zaradi tega lahko izračunamo interval zaupanja za vsak delež okuženih. Računamo:

$$\Delta = t_{(1+\beta)/2}(\infty) \times \sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}$$

kjer n je število prebivalcev države, p je delež okuženih, Δ je razmik intervala, $t_p(r)$ je vrednost studentove t-porazdelitve s r stopnjami svobode in p procent zaupanja. Izbrana β je 0.95, kar pomeni, da je $\alpha = 0.05$. Izračunan interval je prikazan v spodnji tabeli.

Ime drzave	Spodnja meja intervala	Zgornja meja intervala
Austria	0.558%	0.977%
Belgium	12.674%	13.407%
Bulgaria	4.682%	6.319%
Croatia	0.254%	1.423%
Cyprus	1.379%	5.458%
Czechia	0.213%	0.859%
Denmark	3.488%	4.589%
Estonia	0.01%	1.198%
Finland	0.88%	1.985%
France	6.611%	7.048%
Germany	0.181%	0.332%
Greece	4.215%	6.011%
Hungary	5.17%	8.059%
Ireland	3.152%	4.011%
Italy	8.769%	9.256%
Latvia	0%	2.604%
Lithuania	0.571%	2.287%
Luxembourg	0.426%	1.869%
Malta	0%	1.613%
Netherlands	3.922%	5.123%
Poland	4.209%	4.724%
Portugal	2.559%	3.087%
Romania	4.192%	5.283%
Slovakia	0.381%	1.675%
Slovenia	0%	3.306%
Spain	8.495%	8.855%
Sweden	8.466%	8.922%

4.1.6 Delež testov do vrhunca prvega vala okuženih

Spremenljivka T delež testov do vrhunca prvega vala okuženih definiramo:

$$T = \frac{100 * \text{št. opravljenih testov}}{\text{št. prebivalcev}}$$

kjer število opravljenih je stolpec OTO v bazi in število prebivalcev je stolpec PREB v bazi. Naprej lahko prikažemo spremenljivko T s histogramom in barplotom. Iz grafov je razvidno, da spremenljivka ni normalna in ni simetrična. To lahko potrdimo s Shapiro–Wilk testom. Naj bo ničelna hipoteza H_0: spremenljivka je normalna in alternativna hipoteza H_1: spremenljivka ni normalna. Enak račun je narejen v paragrafu analize spremenljivke mediane straosti. Izračunajmoga takole:

$$W = \frac{(\sum_{i=1}^{n} a_i x_{(i)})^2}{\sum_{i=1}^{n} (x_i - \bar{x})^2} = 0.73562$$

P vrednost za test je

$$p - value = 1.264e - 05.$$

Izberemo 95% interval zaupanja. α je 0.05 (1 - 95%). Če je vrednost p manjša od α, završžemo H_0. Ker je $p < \alpha$ (1.264e-05 < 0.05), završžemo ničelno hipotezo. Spremenljivka ni normalno porazdeljena, a to še ne pomeni, da ni simetrična. To preverimo s testom simetrije. Računali bomo s Miao, Gel, and Gastwirth simetričnim testom. Naj bo ničelna hipoteza H_0: Spremenljivka T je simetrična in alternativna hipoteza H_1: spremenljivka T je asimterična. Za test spremenljivke S dobimo rezultate:

Test statistike = 2.8186 in p-value = 0.018.

Tudi tukaj izberemo verjetnost 95%, tako je $\alpha = 0.05. \check{C}ejepvrednost < \alpha$, lahko zavrnemo hipotezo H_0. Ker je p vrednost $< \alpha$ $(0.018 < 0.05)$ zavrnemo ničelno hipotezo H_0. Spremenčjivka T ni normalno porazdeljena in je asimetrična.

4.2 Korelacijska analiza

Korelacijsko analizo bom razdelil na tri dele in sicer:

1. Mediana starosti
2. Delež testov starosti
3. Število dni do vrha prvega vala okuženih

4.2.1 Mediana starosti

Zanima me kako je mediana starosti vplivala na druge spremenljivke in sicer na število dni do vrhunca prvega vala okuženih, število dni do vrhunca prvega vala mrtvih, delež okuženih do vrhunca prvega vala okuženih, delež mrtvih do vrhunca prvega vala okuženih.

Vpliv mediane starosti na število dni do vrhunca prvega vala okuženih Sprašujemo se kakšna je korelacija med spremenljivko M mediana starosti (stolpec MED v bazi) in spremenljivko Š številom dni do vrhunca prvega vala okuženih. Podatke navedenoh spremenljivk lahkjo prikažemo z razsvenim grafom.

Koeficient korelacije lahko izračunamo s Pearsonovim koeficientom korelacije:

$$\mathrm{r} = \frac{Cov(M,\check{S})}{\sigma_M \sigma_{\check{S}}} = -0.0258$$

kjer je σ_M standardni odklon spremenljivke M in $\sigma_{\check{S}}$ standardni odklon spremenljivke Š. Koeficient ni dovolj velik, da bi lahko smatrali, da obstaja močna povezanost med spremenljivkima. Pravzaprav ker je tako blizu ničle lahko smatramo, da sta si spremenljivki M in Š neodvisni, a to ni še gotovo. Menda sta si spremenljivke nelinearno povezane. To lahko preverimo s Spearmanovim koeficientom korelacije. Izračunajmoga takole:

$$\rho = 1 - \frac{6\sum_i d_i^2}{N(N^2-1)} = -0.0888$$

kjer je d_i razlika med rangoma za i-to enoto in N pa število vseh enot (parov rangov). Tudi Spearmanov koeficient je zelo majhen, negativen in blizu ničli. Ponovno slutimo, da sta si spremenljivki M in Š neodvisni. Ker je število okuženecv le vzorec, ker niso šteti asimptomatiki, lahko izračunamo interval zaupanja za korelacijski koeficient. V R-ju lahko izračunamo 95% interval zaupanja z ukazom cor.test(M,Š, method = "pearson").

$$[r-\Delta, r+\Delta] = [-0.4019, 0.3577]$$

Da bi bile spremenljivke M in Š v korelaciji, bi moral biti koeficient korelacije večji od 0.7 ali manjši od -0.7. Nobena vrednost v zgornejm intervalu, ne zadošča pogoju zaradi tega lahko smatramo, da sta si spremenljivki M in Š neodvisni.

Vpliv mediane starosti na število dni do vrhunca prvega vala mrtvih Sprašujemo se kakšna je korelacija med spremenljivko M mediana starosti (stolpec MED v bazi) in spremenljivko Š številom dni do vrhunca prvega vala mrtvih. Podatke navedenih spremenljivk lahko prikažemo z razsvenim grafom.

Koeficient korelacije lahko izračunamo s Pearsonovim koeficientom korelacije:

$$\mathrm{r} = \frac{Cov(M,\check{S})}{\sigma_M \sigma_{\check{S}}} = 0.0902$$

kjer je σ_M standardni odklon spremenljivke M in $\sigma_{\check{S}}$ standardni odklon spremenljivke Š. Koeficient ni dovolj velik, da bi lahko smatrali, da obstaja močna povezanost med spremenljivkima. Pravzaprav ker je tako blizu ničle lahko smatramo, da sta si spremenljivki M in Š neodvisni, a to ni še gotovo. Menda sta si spremenljivke nelinearno povezane. To lahko preverimo s Spearmanovim koeficientom korelacije. Izračunajmoga takole:

$$\rho = 1 - \frac{6\sum_i d_i^2}{N(N^2-1)} = -0.052$$

kjer je d_i razlika med rangoma za i-to enoto in N pa število vseh enot (parov rangov). Tudi Spearmanov koeficient je zelo majhen, negativen in blizu ničli. Ponovno slutimo, da sta si spremenljivki M in Š neodvisni. Ker je število okuženecv le vzorec, ker niso šteti asimptomatiki, lahko izračunamo interval zaupanja za korelacijski koeficient. V R-ju lahko izračunamo 95% interval zaupanja z ukazom cor.test(M,Š, method = "pearson").

$$[r - \Delta, r + \Delta] = [-0.3001382, 0.4545977]$$

Da bi bile spremenljivke M in Š v korelaciji, bi moral biti koeficient korelacije večji od 0.7 ali manjši od -0.7. Nobena vrednost v zgornejm intervalu, ne zadošča pogoju zaradi tega lahko smatramo, da sta si spremenljivki M in Š neodvisni.

Vpliv mediane starosti na delež okuženih do vrhunca prvega vala okuženih Sprašujemo se kakšna je korelacija med spremenljivko M mediana starosti (stolpec MED v bazi) in spremenljivko D delež okuženih do vrhunca prvega vala okuženih. Najprej definirajmo spremenljivko D:

$$D = \frac{100 * \text{št. okuženih}}{\text{št. prebivalcev}}$$

kjer število okuženih je stolpec OV v bazi in število prebivalcev je stolpec PREB v bazi. Podatke navedenih spremenljivk lahko prikažemo z razsvenim grafom.

Koeficient korelacije lahko izračunamo s Pearsonovim koeficientom korelacije:

$$\text{r} = \frac{Cov(M,D)}{\sigma_M \sigma_D} = -0.2203$$

kjer je σ_M standardni odklon spremenljivke M in σ_D standardni odklon spremenljivke D. Koeficient ni dovolj velik, da bi lahko smatrali, da obstaja močna povezanost med spremenljivkima. Pravzaprav ker je tako blizu ničle lahko smatramo, da sta si spremenljivki M in Š neodvisni, a to ni še gotovo. Menda sta si spremenljivke nelinearno povezane. To lahko preverimo s Spearmanovim koeficientom korelacije. Izračunajmoga takole:

$$\rho = 1 - \frac{6\sum_i d_i^2}{N(N^2-1)} = -0.3255$$

kjer je d_i razlika med rangoma za i-to enoto in N pa število vseh enot (parov rangov). Tudi Spearmanov koeficient je zelo majhen, negativen in blizu ničli. Ponovno slutimo, da sta si spremenljivki M in D neodvisni. Ker je število okuženecv le vzorec, ker niso šteti asimptomatiki, lahko izračunamo interval zaupanja za korelacijski koeficient. V R-ju lahko izračunamo 95% interval zaupanja z ukazom cor.test(M,Š, method = "pearson").

$$[r - \Delta, r + \Delta] = [-0.5539, 0.1743]$$

Da bi bile spremenljivke M in D v korelaciji, bi moral biti koeficient korelacije večji od 0.7 ali manjši od -0.7. Nobena vrednost v zgornejm intervalu, ne zadošča pogoju zaradi tega lahko smatramo, da sta si spremenljivki M in D neodvisni.

Vpliv mediane starosti na delež mrtvih do vrhunca prvega vala okuženih Sprašujemo se kakšna je korelacija med spremenljivko M mediana starosti (stolpec MED v bazi) in spremenljivko D delež mrtvih do vrhunca prvega vala okuženih. Najprej definirajmo spremenljivko D:

$$D = \frac{100 * \text{št. mrtvih}}{\text{št. okuženih}}$$

kjer število okuženih je stolpec MV v bazi in število prebivalcev je stolpec OV v bazi. Podatke navedenih spremenljivk lahko prikažemo z razsvenim grafom.

Koeficient korelacije lahko izračunamo s Pearsonovim koeficientom korelacije:

$$\mathrm{r} = \frac{Cov(M, D)}{\sigma_M \sigma_D} = -0.0845$$

kjer je σ_M standardni odklon spremenljivke M in σ_D standardni odklon spremenljivke D. Koeficient ni dovolj velik, da bi lahko smatrali, da obstaja močna povezanost med spremenljivkima. Pravzaprav ker je tako blizu ničle lahko smatramo, da sta si spremenljivki M in D neodvisni, a to ni še gotovo. Menda sta si spremenljivke nelinearno povezane. To lahko preverimo s Spearmanovim koeficientom korelacije. Izračunajmoga takole:

$$\rho = 1 - \frac{6\sum_i d_i^2}{N(N^2-1)} = -0.1951$$

kjer je d_i razlika med rangoma za i-to enoto in N pa število vseh enot (parov rangov). Tudi Spearmanov koeficient je zelo majhen, negativen in blizu ničli. Ponovno slutimo, da sta si spremenljivki M in D neodvisni. Ker je število okuženecv le vzorec, ker niso šteti asimptomatiki, lahko izračunamo interval zaupanja za korelacijski koeficient. V R-ju lahko izračunamo 95% interval zaupanja z ukazom cor.test(M,Š, method = "pearson").

$$[r - \Delta, r + \Delta] = [-0.45, 0.3053]$$

Da bi bile spremenljivke M in D v korelaciji, bi moral biti koeficient korelacije večji od 0.7 ali manjši od -0.7. Nobena vrednost v zgornejm intervalu, ne zadošča pogoju zaradi tega lahko smatramo, da sta si spremenljivki M in D neodvisni.

4.2.2 Delež testov

Zanima me kako je delež testov vpliva na druge spremenljivke in sicer na delež okuženih do vrhunca prvega vala okuženi in na delež mrtvih do vrhunca prvega vala okuženih. Definirajmo spremenljivko T delež testov:

$$T = \frac{100 * \text{št. opravljenih testov}}{\text{št. prebivalcev}}$$

kjer število opravljenih je stolpec OTO v bazi in število prebivalcev je stolpec PREB v bazi.

Vpliv delež testov na delež okuženih do vrhunca prvega vala okuženih Sprašujemo se kakšna je korelacija med spremenljivko T in spremenljivko D delež mrtvih do vrhunca prvega vala okuženih. Najprej definirajmo spremenljivko D:

$$D = \frac{100 * \text{št. okuženih}}{\text{št. prebivalcev}}$$

kjer število okuženih je stolpec OV v bazi in število prebivalcev je stolpec PREB v bazi. Podatke navedenih spremenljivk lahko prikažemo z razsvenim grafom.

Iz grafa lahko zaznamo nek trend med spremenljivkama. Koeficient korelacije lahko izračunamo s Pearsonovim koeficientom korelacije:

$$\text{r} = \frac{Cov(M, D)}{\sigma_M \sigma_D} = 0.7131$$

kjer je σ_M standardni odklon spremenljivke M in σ_D standardni odklon spremenljivke D. Koeficient je dovolj velik, da bi lahko smatrali, da obstaja močna povezanost med spremenljivkima. lahko trdimo, da spremenljivki sta si odvisni. Ker je število okuženecv le vzorec, ker niso šteti asimptomatiki, lahko izračunamo interval zaupanja za korelacijski koeficient. V R-ju lahko izračunamo 95% interval zaupanja z ukazom cor.test(M,Š, method = "pearson").

$$[r - \Delta, r + \Delta] = [0.4568, 0.86]$$

Da bi bile spremenljivke M in D v korelaciji, bi moral biti koeficient korelacije večji od 0.7 ali manjši od -0.7.

Vpliv delež testov na delež mrtvih do vrhunca prvega vala okuženih Sprašujemo se kakšna je korelacija med spremenljivko M mediana starosti (stolpec MED v bazi) in spremenljivko D delež mrtvih do vrhunca prvega vala okuženih. Najprej definirajmo spremenljivko D:

$$D = \frac{100 * \text{št. mrtvih}}{\text{št. okuženih}}$$

kjer število mrtvih je stolpec MV v bazi in število okuženih je stolpec OV v bazi. Podatke navedenih spremenljivk lahko prikažemo z razsvenim grafom.

Koeficient korelacije lahko izračunamo s Pearsonovim koeficientom korelacije:

$$\text{r} = \frac{Cov(T, D)}{\sigma_T \sigma_D} = 0.1596$$

kjer je σ_T standardni odklon spremenljivke T in σ_D standardni odklon spremenljivke D. Koeficient ni dovolj velik, da bi lahko smatrali, da obstaja močna povezanost med spremenljivkima. Pravzaprav ker je tako blizu ničle lahko smatramo, da sta si spremenljivki T in D neodvisni, a to ni še gotovo. Menda sta si spremenljivke nelinearno povezane. To lahko preverimo s Spearmanovim koeficientom korelacije. Izračunajmoga takole:

$$\rho = 1 - \frac{6\sum_i d_i^2}{N(N^2-1)} = 0.1246$$

kjer je d_i razlika med rangoma za i-to enoto in N pa število vseh enot (parov rangov). Tudi Spearmanov koeficient je zelo majhen, negativen in blizu ničli. Ponovno slutimo, da sta si spremenljivki T in D neodvisni. Ker je število okuženecv le vzorec, ker niso šteti asimptomatiki, lahko izračunamo interval zaupanja za korelacijski koeficient. V R-ju lahko izračunamo 95% interval zaupanja z ukazom cor.test(T,D, method = "pearson").

$$[r - \Delta, r + \Delta] = [-0.45, 0.3053]$$

Da bi bile spremenljivke T in D v korelaciji, bi moral biti koeficient korelacije večji od 0.7 ali manjši od -0.7. Nobena vrednost v zgornejm intervalu, ne zadošča pogoju zaradi tega lahko smatramo, da sta si spremenljivki T in D neodvisni.

4.2.3 Število dni do vrha prvega vala okuženih

Zanima me kako je število dni do vrha prvega vala okuženih vpliva na druge spremenljivke in sicer na delež okuženih do vrhunca prvega vala okuženi in na delež mrtvih do vrhunca prvega vala okuženih. Spremenljivka Š število dni do vrhunca prvega vala okuženih starosti je razlika v dnevih stolpcev DVO in DPO v bazi.

Vpliv število dni do vrha prvega vala okuženih na delež okuženih do vrhunca prvega vala okuženih Sprašujemo se kakšna je korelacija med spremenljivko Š in spremenljivko D delež mrtvih do vrhunca prvega vala okuženih. Najprej definirajmo spremenljivko D:

$$D = \frac{100 * \text{št. okuženih}}{\text{št. prebivalcev}}$$

kjer število okuženih je stolpec OV v bazi in število prebivalcev je stolpec PREB v bazi. Podatke navedenih spremenljivk lahko prikažemo z razsvenim grafom.

Iz grafa lahko zaznamo nek trend med spremenljivkama. Koeficient korelacije lahko izračunamo s Pearsonovim koeficientom korelacije:

$$\text{r} = \frac{Cov(\check{S}, D)}{\sigma_{\check{S}}\sigma_D} = 0.67554$$

kjer je $\sigma_{\check{S}}$ standardni odklon spremenljivke Š in σ_D standardni odklon spremenljivke D. Koeficient ni dovolj velik, ker je manjši od 0.7, da bi lahko smatrali, da obstaja močna povezanost med spremenljivkima. Ne moremo trditi, da spremenljivki sta si odvisni. Menda sta si spremenljivke nelinearno povezane. To lahko preverimo s Spearmanovim koeficientom korelacije. Izračunajmoga takole:

$$\rho = 1 - \frac{6\sum_i d_i^2}{N(N^2-1)} = 0.4573$$

kjer je d_i razlika med rangoma za i-to enoto in N pa število vseh enot (parov rangov). Tudi Spearmanov koeficient je manjši od 0.7. Ponovno slutimo, da sta si spremenljivki Š in D neodvisni. Ker je število okuženecv le vzorec, ker niso šteti asimptomatiki, lahko izračunamo interval zaupanja za korelacijski koeficient. V R-ju lahko izračunamo 95% interval zaupanja z ukazom cor.test(M,Š, method = "pearson").

$$[r - \Delta, r + \Delta] = [0.3976, 0.8399]$$

Da bi bile spremenljivke Š in D v korelaciji, bi moral biti koeficient korelacije večji od 0.7 ali manjši od -0.7. Del zgornjega intervala je večji od 0.7. Če bi korelacijski koeficient populacije večji od 0.7 bi lahko z gotovstjo trdili, da obstaja močna povezanost med spremenljivkima Š in D.

Vpliv delež testov na delež mrtvih do vrhunca prvega vala okuženih Sprašujemo se kakšna je korelacija med spremenljivko T in spremenljivko D delež mrtvih do vrhunca prvega vala okuženih. Najprej definirajmo spremenljivko D:

$$D = \frac{100 * \text{št. mrtvih}}{\text{št. okuženih}}$$

kjer število mrtvih je stolpec MV v bazi in število okuženih je stolpec OV v bazi. Podatke navedenih spremenljivk lahko prikažemo z razsvenim grafom.

Koeficient korelacije lahko izračunamo s Pearsonovim koeficientom korelacije:

$$\text{r} = \frac{Cov(T, D)}{\sigma_T \sigma_D} = 0.5856$$

kjer je σ_T standardni odklon spremenljivke T in σ_D standardni odklon spremenljivke D. Koeficient ni dovolj velik, da bi lahko smatrali, da obstaja močna povezanost med spremenljivkima. Pravzaprav ker je tako blizu ničle lahko smatramo, da sta si spremenljivki T in D neodvisni, a to ni še gotovo. Menda sta si spremenljivke nelinearno povezane. To lahko preverimo s Spearmanovim koeficientom korelacije. Izračunajmoga takole:

$$\rho = 1 - \frac{6 \sum_i d_i^2}{N(N^2 - 1)} = 0.6868$$

kjer je d_i razlika med rangoma za i-to enoto in N pa število vseh enot (parov rangov). Tudi Spearmanov koeficient je zelo majhen, negativen in blizu ničli. Ponovno slutimo, da sta si spremenljivki T in D neodvisni. Ker je število okuženecv le vzorec, ker niso šteti asimptomatiki, lahko izračunamo interval zaupanja za korelacijski koeficient. V R-ju lahko izračunamo 95% interval zaupanja z ukazom cor.test(T,D, method = "pearson").

$$[r - \Delta, r + \Delta] = [-0.45, 0.3053]$$

Da bi bile spremenljivke T in D v korelaciji, bi moral biti koeficient korelacije večji od 0.7 ali manjši od -0.7. Nobena vrednost v zgornejm intervalu, ne zadošča pogoju zaradi tega lahko smatramo, da sta si spremenljivki T in D neodvisni.

5 Zaključki

6 Literatura

Literatura

[1] List of countries by median age - Wikipedia,
`https://www.frasicelebri.it/frase/zuccarini-giuseppe-coronavirus-e-peggio-di-una-gue/`

[2] List of countries by median age - Wikipedia,
`https://en.wikipedia.org/wiki/List_of_countries_by_median_age`

[3] List of EU countries - Wikipedia,
`https://en.wikipedia.org/wiki/European_Union`

[4] List of European countries by population - Wikipedia,
`https://en.wikipedia.org/wiki/List_of_European_countries_by_population`

[5] Covid-19 - IHME,
`https://covid19.healthdata.org/`

[6] Covid-19 - WHO,
`https://covid19.who.int/info`

[7] Github repository - Matej Kalc,
`https://github.com/KalcMatej99/Seminarska-VS-Covid-19`

[8] Pandemija koronavirusa: biološki, mikrobiološki in kemijski izsledki te okužbe - Martina Lizza,
`https://drive.google.com/file/d/1KwhX7zzNJ0x5NnlzdY_DXD_-JdxXiGNj/view?usp=sharing`

[9] COVID-19: What proportion are asymptomatic? - Carl Heneghan, Jon Brassey, Tom Jefferson,
`https://www.cebm.net/covid-19/covid-19-what-proportion-are-asymptomatic/`

[10] Covid-19 - Wikipedia
`https://en.wikipedia.org/wiki/Coronavirus_disease_2019`

[11] Shapiro-Wilk test - Wikipedia
`https://en.wikipedia.org/wiki/Shapiro%E2%80%93Wilk_test`

[12] Lawstat R package - Vyacheslav Lyubchich
`https://www.rdocumentation.org/packages/lawstat/versions/3.4`