Wpływ sytuacji emidemiologicznej na środowisko naturalne

Jakub Kozieł, Konstanty Kraszewski, Bartosz Sawicki

11/30/2020

Wprowadzenie

Wraz z zespołem postanowiliśmy poddać analizie dane dotyczące jakości powietrza i sprawdzić w jaki sposób rozwijająca się epidemia oddziaływała na jego stan. Dokonywaliśmy analizy zbiorów zaproponowanych dotyczących rozowju COVID-19, a takze danych na temat powietrza ze strony https://aqicn.org/data-platform/covid19.

Poniżej prezentujemy kilka z najciekawszych wyników naszej eksploracji

Pobieranie danych

```
curl --compressed -o waqi-covid-2020.csv https://aqicn.org/data-platform/covid19/report/19780-07745f9
curl --compressed -o waqi-covid-2019Q1.csv https://aqicn.org/data-platform/covid19/report/19780-07745f9
curl --compressed -o waqi-covid-2019Q2.csv https://aqicn.org/data-platform/covid19/report/19780-07745f9
curl --compressed -o waqi-covid-2019Q3.csv https://aqicn.org/data-platform/covid19/report/19780-07745f9
curl --compressed -o waqi-covid-2019Q4.csv https://aqicn.org/data-platform/covid19/report/19780-07745f9
```

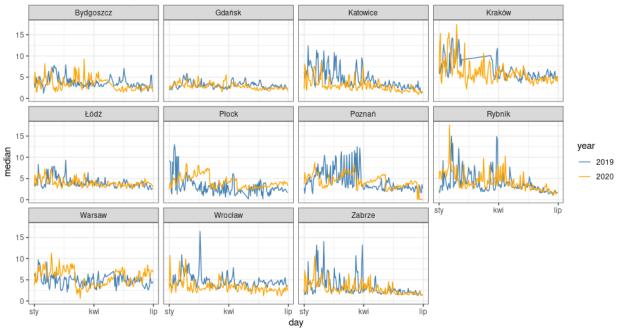
Wczytywanie danych

```
raw_data <- read_csv("waqi-covid-2020.csv", skip = 4) # omijamy pierwsze 4 wiersze, jakieś nagłówki
raw_data <- rbind(raw_data,read_csv("waqi-covid-2019Q1.csv", skip = 4),</pre>
                  read csv("waqi-covid-2019Q2.csv", skip = 4))
iso_codes<-read_csv("https://gist.githubusercontent.com/tadast/8827699/raw/f5cac3d42d16b78348610fc4ec30
raw_data_2019 <- rbind(read_csv("waqi-covid-2019Q1.csv", skip = 4),</pre>
                  read_csv("waqi-covid-2019Q2.csv", skip = 4),
                  read_csv("waqi-covid-2019Q3.csv", skip = 4),
                  read_csv("waqi-covid-2019Q4.csv", skip = 4))
means_2019 <- raw_data_2019 %>%
  filter(Specie == "aqi") %>%
  group_by(City) %>%
  summarize(mean_2019 = mean(median))
raw_data_2020 <- read_csv("waqi-covid-2020.csv", skip=4) %>%
  filter(Specie == "aqi")
covid_df <- read.csv("https://covid.ourworldindata.org/data/owid-covid-data.csv") %>%
  mutate(Date = as.Date(date))
```

Sytuacja w pierwszym półroczu 2020 w Polsce

```
raw_data %>%
  filter(Country == "PL") %>%
  filter(Specie == "co") %>%
  filter(City != "Kielce",City != "Poznań",City != "Szczecin", City !="Tarnów")%>% #nie mają wszystkich
  mutate(year = as.factor(year(Date)))%>%
  mutate(day = as.Date(format(Date, format = "%d-%m"),format = "%d-%m"))%>%
  filter(day<as.Date("01.07.2020", format = "%d.%m.%Y"))%>%
  ggplot(aes(x = day)) +
  geom_line(aes(y = median, group = year, color = year)) +
  facet_wrap(~City) +
  ggtitle("CO concentration in polish cities") +
  scale_color_manual(values = c("steelblue","orange")) +
  theme_bw()
```

CO concentration in polish cities



Wnioski

- w Warszawie i Płocku widać spadek emisji CO.
- w innych miastach nie widać spadku(ogrzewanie domów?).

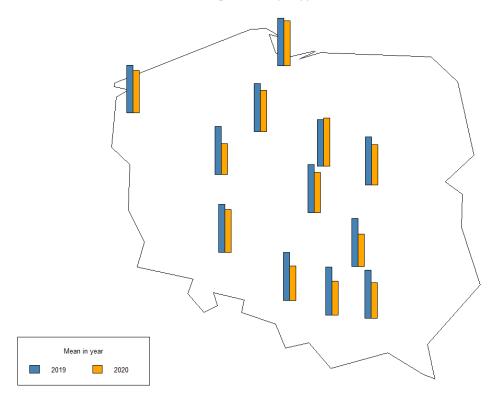
Przedstawienie danych na mapie

```
library(maps)
library(RJSONIO)
library(sp)
library(maptools)

#wspolrzedne dla polskich miast
```

```
miasta <- raw_data_2020 %>% filter(Country == c("PL")) %>% distinct(City) %>% select(City)
nrow <- nrow(miasta)</pre>
counter <- 1
miasta$lon[counter] <- 0
miasta$lat[counter] <- 0</pre>
while (counter <= nrow){</pre>
  CityName <- gsub(' ','%20',miasta$City[counter]) #remove space for URLs
  CountryCode <- "PL"
  url <- paste(</pre>
    "http://nominatim.openstreetmap.org/search?city="
    , CityName
    , "&countrycodes="
    , CountryCode
    , "&limit=9&format=json"
    , sep="")
  x <- fromJSON(url)</pre>
  if(is.vector(x)){
    miasta$lon[counter] <- x[[1]]$lon</pre>
    miasta$lat[counter] <- x[[1]]$lat</pre>
  counter <- counter + 1</pre>
##przygotowanie danych
no2_2019 <- raw_data_2019 %>% filter(Country == c("PL")) %>% filter(Specie == "no2") %>% group_by(City)
no2_2020 <- raw_data_2020 %>% filter(Country == c("PL")) %>% filter(Specie == "no2") %>% group_by(City)
df <- merge(miasta, no2_2019)
df <- merge(df, no2_2020)
df[2,3] <- 54.2143405
## rysowanie na mapie
# funkcja do rysowania barplotow
mapbars <- function (x, xllc = 0, yllc = 0, barwidth=1, maxheight=10){
  # calculate how long each bar needs to be
  bars <- (x/max(x)) * maxheight
  # get some quick colors
  col <- c("steelblue", "orange")</pre>
  for(i in 1:length(x)){
    # figure out x- and y coordinates for the corners
    leftx <- xllc + ((i-1) * barwidth)</pre>
    rightx <- leftx + barwidth
    bottomy <- yllc
            <- yllc + bars[i]
    topy
    # draw the bar
    polygon(x=c(leftx, rightx, rightx, leftx, leftx),
            y=c(bottomy, bottomy, topy, topy, bottomy),
```

Nitrogen dioxide (NO2) pollution in Poland



Wnioski

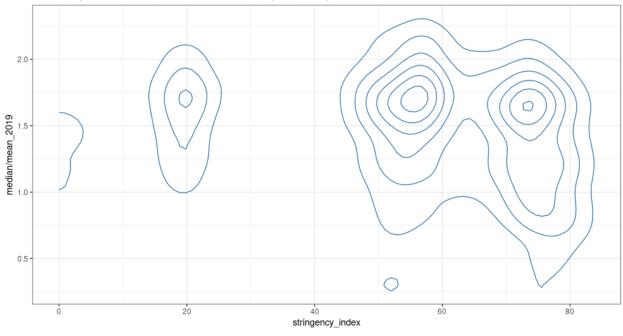
Na mapie w poszczególnych miastach zostały osadzone barploty, w których kolorem zgodnie z legendą ozaczone zostało średnie zanieczyszczenie NO2 w danym roku w pierwszym jego kwartale (informacja ta pojawi się na finalnej mapie). Z tej mapy wynika, że średni poziom tego zanieczyszczenia dla pierwszego

kwartału roku 2020 jest niższy niż w roku ubiegłym. Możemy zatem wywyniskować, że jakość powietrza pod względem zaniczyszczenia NO2 wzrosła, a sytuacja epidemilogoiczna miała na to pozytywny wpływ.danych. Przed pojawieniem się na plakacie, mapa prawdopodbnie zostanie poddana obróbce graficznej, aby pokazać jaką wielkość reprezentuje dany słupek. Analizie w analgoczine sposób mogą też zostać poddane inne zanieczysczenia.

Jakość powietrza w odniesieniu do średniej w miastach w 2019 roku

```
raw_data_2020 %>%
  inner_join(means_2019, by = "City")%>%
  inner_join(iso_codes, by = c("Country"="Alpha-2 code"))%>%
  inner_join(covid_df, by = c("Date"="Date","Alpha-3 code"="iso_code")) %>%
  ggplot(aes(y = median/mean_2019, x = stringency_index)) +
  geom_density2d(color = "steelblue")+
  ggtitle("Air Quality Index in comparison to 2019 mean by stringency index")+
  theme_bw()
```

Air Quality Index in comparison to 2019 mean by stringency index



Wnioski

- większość miast odnotowała poprawę jakości powietrza.
- nie widać dużego związku jakości powietrza z wprowadzanymi ograniczeniami