# ADPS 2022L — Laboratorium 1 (rozwiązania)

#### Adam Pruszyński

#### Zadanie 1 (1 pkt)

#### Treść zadania

Dla danych z ostatnich 12 miesięcy dotyczacych wybranych dwóch spółek giełdowych:

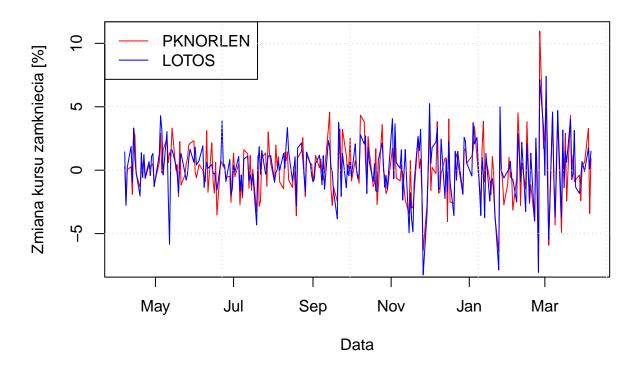
- sporządź wykresy procentowych zmian kursów zamknięcia w zależności od daty,
- wykreśl i porównaj histogramy procentowych zmian kursów zamknięcia,
- wykonaj jeden wspólny rysunek z wykresami pudełkowymi zmian kursów zamknięcia.

#### Rozwiązanie

```
if(!file.exists('mstall.zip')) {
download.file('https://info.bossa.pl/pub/metastock/mstock/mstall.zip','mstall.zip')
}
unzip('mstall.zip', files = c('PKNORLEN.mst', 'LOTOS.mst'))
df PKNORLEN = read.csv('PKNORLEN.mst')
df_LOTOS = read.csv('LOTOS.mst')
col_names = c('ticker', 'date', 'open', 'high', 'low', 'close', 'vol')
names(df PKNORLEN) = col names
names(df_LOTOS) = col_names
df_PKNORLEN$date = as.Date.character(df_PKNORLEN$date, format ='\format ='\format '\format '\form
df_LOTOS$date = as.Date.character(df_LOTOS$date, format ='%Y%m%d')
df_PKNORLEN = df_PKNORLEN[which(df_PKNORLEN$date >= '2021-04-06' & df_PKNORLEN$date <= '2022-04-06'),]
df_LOTOS = df_LOTOS[which(df_LOTOS$date >= '2021-04-06' & df_LOTOS$date <= '2022-04-06'),]</pre>
df_PKNORLEN$close_ch= with(df_PKNORLEN, c(NA, 100*diff(close)/close[-length(close)]))
df_LOTOS$close_ch= with(df_LOTOS, c(NA, 100*diff(close)/close[-length(close)]))
plot(close_ch ~ date, df_PKNORLEN, type = 'l', col = 'red', xlab = 'Data',
             ylab = 'Zmiana kursu zamknięcia [%]', main = 'Wykres procentowych zmian kursu zamknięcia')
lines(close ch ~ date, df LOTOS, type = 'l', col = 'blue',
                xlab = 'Data', ylab = 'Zmiana kursu zamkniecia [%]')
```

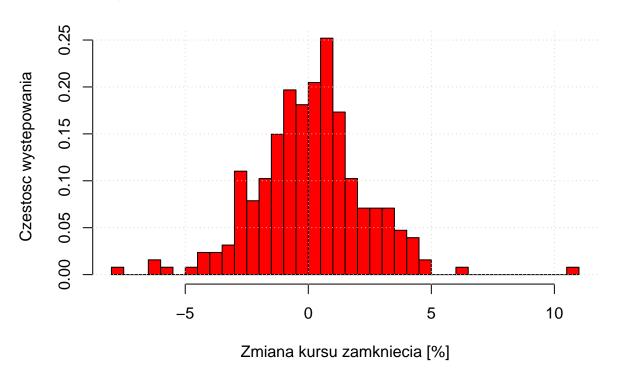
```
legend('topleft', c('PKNORLEN', 'LOTOS'),
    col = c('red', 'blue'), lwd = 1)
grid()
```

## Wykres procentowych zmian kursu zamkniecia



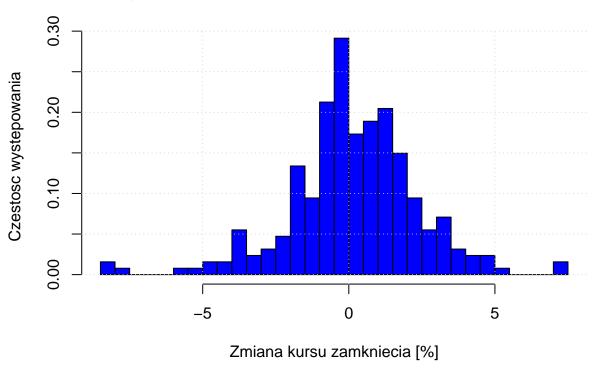
hist(df\_PKNORLEN\$close\_ch, breaks = 50, prob = T, col = 'red', xlab = 'Zmiana kursu zamknięcia [%]', ylab = 'Częstość występowania', main = 'Histogram procentowych zmian kursu zamknięcia PKN ORLEN') grid()

# Histogram procentowych zmian kursu zamkniecia PKN ORLEN



hist(df\_LOTOS\$close\_ch, breaks = 50, prob = T, col = 'blue', xlab = 'Zmiana kursu zamknięcia [%]',
ylab = 'Częstość występowania', main = 'Histogram procentowych zmian kursu zamknięcia LOTOS')
grid()

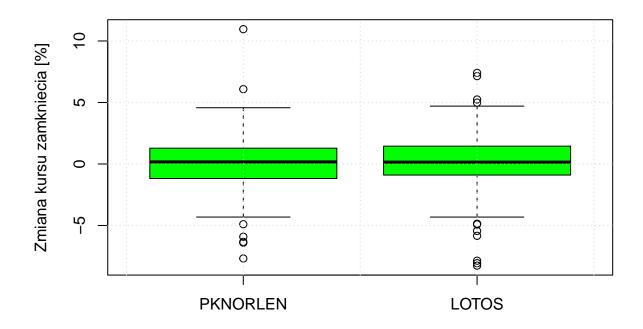
# Histogram procentowych zmian kursu zamkniecia LOTOS



Spoglądając na oba histogramy możemy stwierdzić, iż najczęściej procentowa zamiana kursu zamknięcia, zarówno dla PKN ORLEN oraz LOTOS oscylowała przy wartości 0. Świadczyć to może o stabilej sytuacji obu spółek.

```
data = data.frame(PKNORLEN = df_PKNORLEN$close_ch, LOTOS = df_LOTOS$close_ch)
boxplot(data, col = 'green', ylab = 'Zmiana kursu zamknięcia [%]', main = 'Zmiana kursu zamknięcia PKN grid()
```

#### Zmiana kursu zamkniecia PKN ORLEN oraz LOTOS



\*\*\*

## Zadanie 2 (1 pkt)

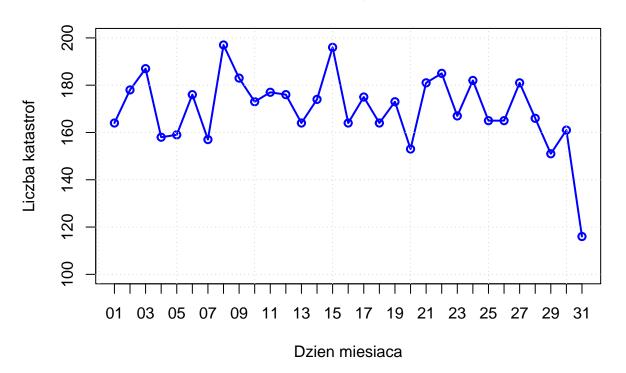
#### Treść zadania

- 1. Sporządź wykres liczby katastrof lotniczych w poszczególnych:
- miesiącach roku (styczeń grudzień),
- dniach miesiąca (1-31),
- dniach tygodnia (weekdays()).
- 2. Narysuj jak w kolejnych latach zmieniały się:
- liczba osób, które przeżyły katastrofy,
- odsetek osób (w procentach), które przeżyły katastrofy.

#### Rozwiązanie

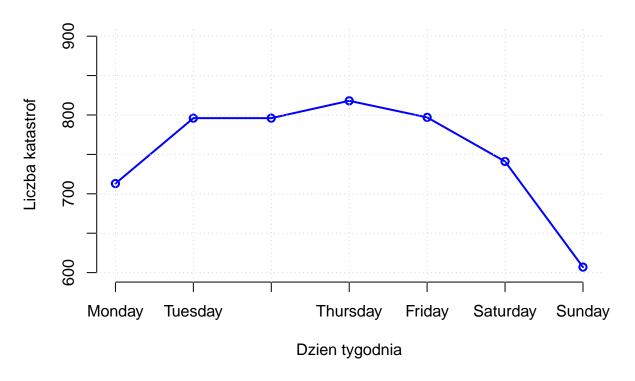
```
kat = read.csv('crashes.csv')
kat$Days = strftime(as.Date(kat$Date, '%m/%d/%Y'), '%d')
kat$Weekdays = weekdays(as.Date(kat$Date, '%m/%d/%Y'))
kat$Weekdays = ordered(kat$Weekdays, levels = c("Monday", "Tuesday", "Wednesday", "Thursday", "Friday",
kat$Months = months(as.Date(kat$Date, '%m/%d/%Y'))
kat$Months = ordered(kat$Months, levels = c("January", "February", "March", "April", "May", "June", "Ju
plot(table(kat$Days), type = 'o', col = 'blue', xlab = 'Dzień miesiąca',
ylab = 'Liczba katastrof', main = 'Liczba katastrof w poszczególnych dniach miesiąca', ylim = c(100, 20
grid()
```

#### Liczba katastrof w poszczególnych dniach miesiaca



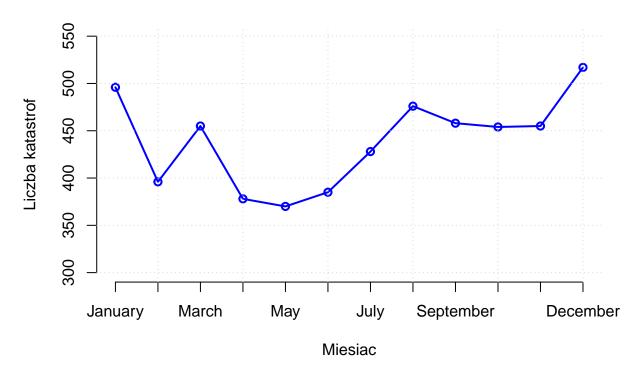
```
plot(table(kat$Weekdays), type = 'o', col = 'blue', xlab = 'Dzień tygodnia', ylim = c(600, 900),
ylab = 'Liczba katastrof', main = 'Liczba katastrof w poszczególnych dniach tygodnia')
grid()
```

# Liczba katastrof w poszczególnych dniach tygodnia



```
plot(table(kat$Months), type = 'o', col = 'blue', xlab = 'Miesiąc', ylim = c(300, 550),
ylab = 'Liczba katastrof', main = 'Liczba katastrof w poszczególnych miesiącach' )
grid()
```

## Liczba katastrof w poszczególnych miesiacach

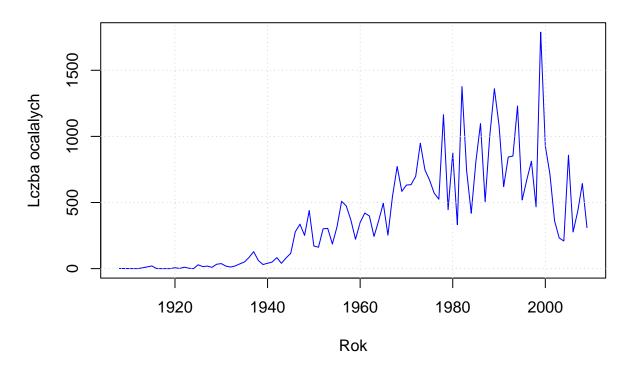


```
kat$Year = strftime(as.Date(kat$Date, '%m/%d/%Y'), '%Y')
kat$Ocaleni = kat$Aboard - kat$Fatalities

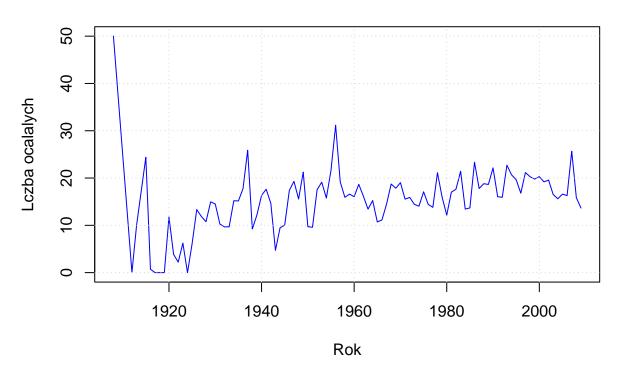
Ocaleni_agr = aggregate(Ocaleni ~ Year, kat, FUN = sum)

plot(Ocaleni_agr, type = 'l', col = 'blue',xlab = 'Rok',
ylab = 'Lczba ocalałych', main = 'Liczba ocalałych w katastrofach w poszczególnych latach')
grid()
```

# Liczba ocalalych w katastrofach w poszczególnych latach



## Procent ocalalych osób w katastrofach w poszczególnych latach



### Zadanie 3 (1 pkt)

#### Treść zadania

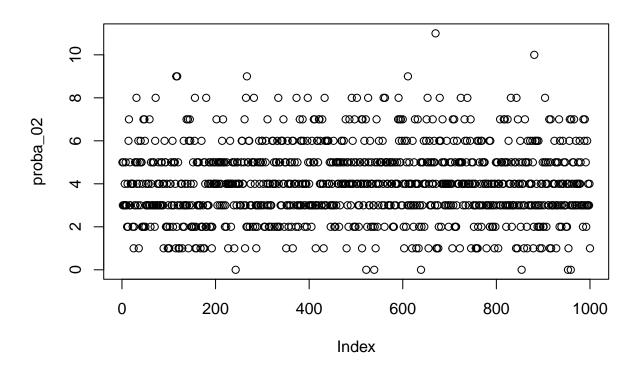
- 1. Dla dwóch różnych zestawów parametrów rozkładu dwumianowego (rbinom):
- Binom(20,0.2)
- Binom(20,0.8)

wygeneruj próby losowe składające się z M=1000 próbek i narysuj wartości wygenerowanych danych.

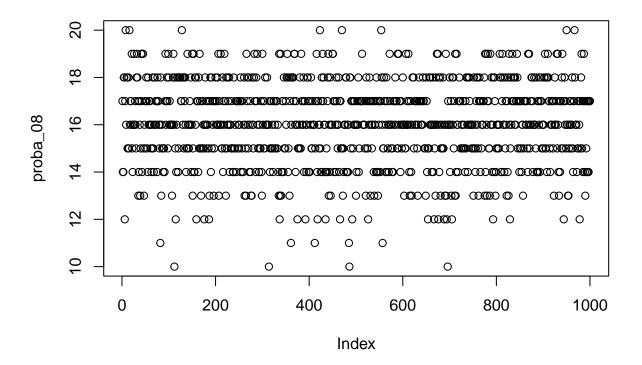
2. Dla obu rozkładów narysuj na jednym rysunku empiryczne i teoretyczne (użyj funkcji dbinom) funkcje prawdopodobieństwa, a na drugim rysunku empiryczne i teoretyczne (użyj funkcji pbinom) dystrybuanty. W obu przypadkach wyskaluj oś odciętych od 0 do 20.

#### Rozwiązanie

```
proba_02 = rbinom(1000, size = 20, prob = 0.2)
proba_08 = rbinom(1000, size = 20, prob = 0.8)
plot(proba_02)
```



plot(proba\_08)

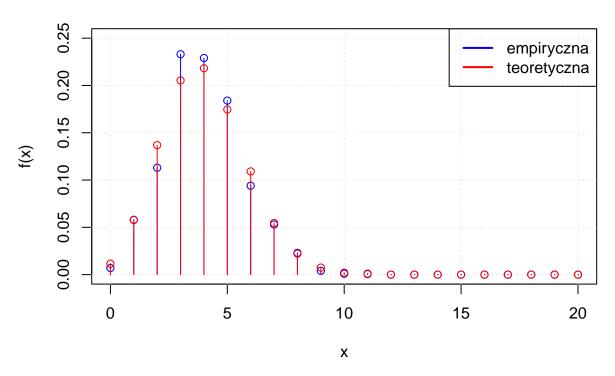


```
Arg = 0:20
Freq = as.numeric(table(factor(proba_02, levels = Arg))) / 1000
plot(Freq ~ Arg, type = 'h', col = 'blue', xlab = 'x', ylab = 'f(x)',
main = 'Funkcja prawdopodobieństwa dla M = 1 000 oraz prob = 0.2', ylim = c(0, 0.25))
grid()
points(Freq ~ Arg, col = 'blue')

theoretical_02 = dbinom(Arg, size = 20, prob = 0.2)
lines(theoretical_02 ~ Arg, type = 'h', col = 'red', xlab = 'x', ylab = 'f(x)', xlim = c(0,20))
points(theoretical_02 ~ Arg, col = 'red')

legend('topright', c('empiryczna', 'teoretyczna'), col = c('blue', 'red'), lwd = 2)
```

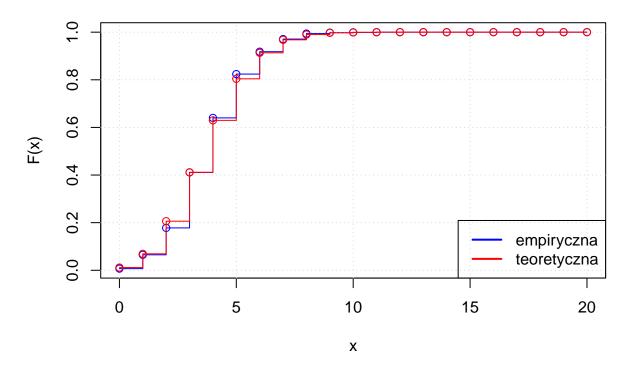
## Funkcja prawdopodobienstwa dla M = 1 000 oraz prob = 0.2



```
plot(cumsum(Freq) ~ Arg, type = 's', col = 'blue',
xlab = 'x', ylab = 'F(x)', main = 'Dystrybuanta dla M = 1 000 i prob = 0.2', xlim = c(0,20))
grid()
points(cumsum(Freq) ~ Arg, col = 'blue')

lines(pbinom(Arg, size = 20, prob = 0.2, lower.tail = TRUE, log.p = FALSE) ~ Arg, type = 's', col = 'rexlab = 'x', ylab = 'F(x)')
points(pbinom(Arg, size = 20, prob = 0.2, lower.tail = TRUE, log.p = FALSE) ~ Arg, col = 'red')
legend('bottomright', c('empiryczna', 'teoretyczna'),
col = c('blue', 'red'), lwd = 2)
```

## Dystrybuanta dla M = 1 000 i prob = 0.2

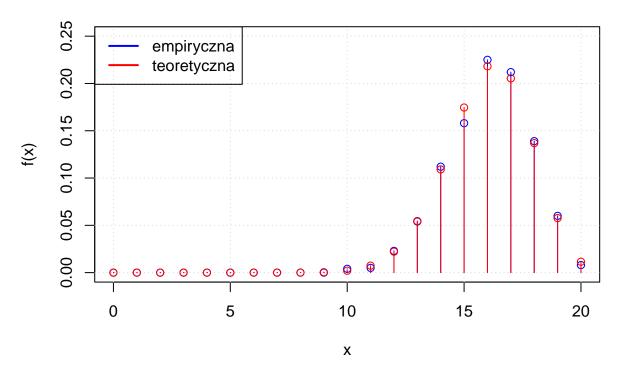


```
Arg = 0:20
Freq = as.numeric(table(factor(proba_08, levels = Arg))) / 1000
plot(Freq ~ Arg, type = 'h', col = 'blue', xlab = 'x', ylab = 'f(x)',
main = 'Funkcja prawdopodobieństwa dla M = 1 000 i prob = 0.8', xlim = c(0,20), ylim = c(0, 0.25))
grid()
points(Freq ~ Arg, col = 'blue')

theoretical_08 = dbinom(Arg, size = 20, prob = 0.8)
lines(theoretical_08 ~ Arg, type = 'h', col = 'red', xlab = 'x', ylab = 'f(x)', xlim = c(0,20))
points(theoretical_08 ~ Arg, col = 'red')

legend('topleft', c('empiryczna', 'teoretyczna'), col = c('blue', 'red'), lwd = 2)
```

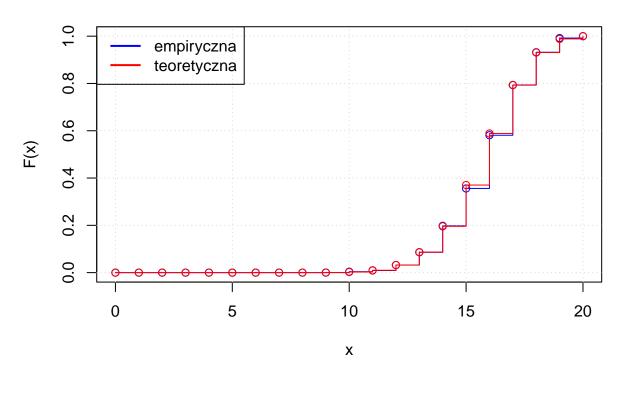
## Funkcja prawdopodobienstwa dla M = 1 000 i prob = 0.8



```
plot(cumsum(Freq) ~ Arg, type = 's', col = 'blue',
xlab = 'x', ylab = 'F(x)', main = 'Dystrybuanta dla M = 1 000 i prob = 0.8', xlim = c(0,20))
grid()
points(cumsum(Freq) ~ Arg, col = 'blue')

lines(pbinom(Arg, size = 20, prob = 0.8, lower.tail = TRUE, log.p = FALSE) ~ Arg, type = 's', col = 'rexlab = 'x', ylab = 'F(x)')
points(pbinom(Arg, size = 20, prob = 0.8, lower.tail = TRUE, log.p = FALSE) ~ Arg, col = 'red')
legend('topleft', c('empiryczna', 'teoretyczna'),
col = c('blue', 'red'), lwd = 2)
```

### Dystrybuanta dla M = 1 000 i prob = 0.8



## Zadanie 4 (1 pkt)

#### Treść zadania

- 1. Dla rozkładu dwumianowego Binom<br/>(20, 0.8) wygeneruj trzy próby losowe składające się z M<br/> = 100, 1000 i 10000 próbek.
- 2. Dla poszczególnych prób wykreśl empiryczne i teoretyczne funkcje prawdopodobieństwa, a także empiryczne i teoretyczne dystrybuanty.
- 3. We wszystkich przypadkach oblicz empiryczne wartości średnie i wariancje. Porównaj je ze sobą oraz z wartościami teoretycznymi dla rozkładu Binom(20, 0.8).

#### Rozwiązanie

```
proba_100 = rbinom(100, size = 20, prob = 0.8)
proba_1000 = rbinom(1000, size = 20, prob = 0.8)
proba_10000 = rbinom(10000, size = 20, prob = 0.8)

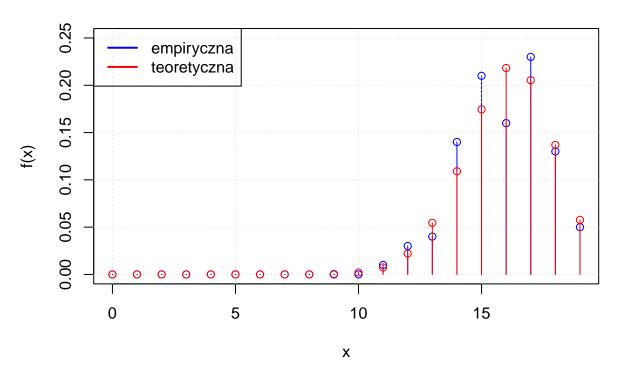
M = 100
```

```
Arg_100 = 0:max(proba_100)
Freq_100 = as.numeric(table(factor(proba_100, levels = Arg_100))) / M
plot(Freq_100 ~ Arg_100, type = 'h', col = 'blue', xlab = 'x', ylab = 'f(x)',
main = 'Funkcja prawdopodobieństwa dla M = 100 oraz prob = 0.8', ylim = c(0,0.25))
grid()
points(Freq_100 ~ Arg_100, col = 'blue')

theoretical_100 = dbinom(Arg_100, size = 20, prob = 0.8)
lines(theoretical_100 ~ Arg_100, type = 'h', col = 'red', xlab = 'x', ylab = 'f(x)')
points(theoretical_100 ~ Arg_100, col = 'red')

legend('topleft', c('empiryczna', 'teoretyczna'), col = c('blue', 'red'), lwd = 2)
```

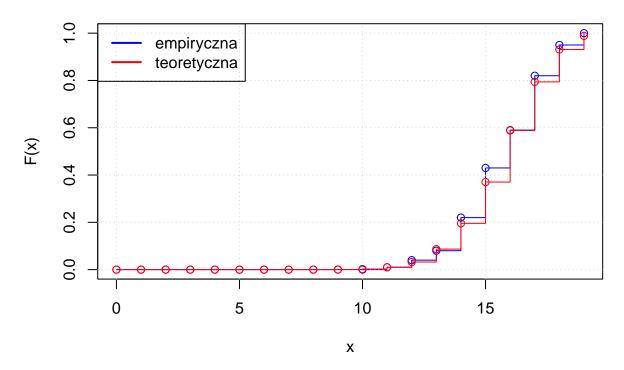
#### Funkcja prawdopodobienstwa dla M = 100 oraz prob = 0.8



```
plot(cumsum(Freq_100) ~ Arg_100, type = 's', col = 'blue',
xlab = 'x', ylab = 'F(x)', main = 'Dystrybuanta dla M = 100 oraz prob = 0.8')
grid()
points(cumsum(Freq_100) ~ Arg_100, col = 'blue')

lines(pbinom(Arg_100, size = 20, prob = 0.8, lower.tail = TRUE, log.p = FALSE) ~ Arg_100, type = 's', c
xlab = 'x', ylab = 'F(x)')
points(pbinom(Arg_100, size = 20, prob = 0.8, lower.tail = TRUE, log.p = FALSE) ~ Arg_100, col = 'red')
legend('topleft', c('empiryczna', 'teoretyczna'),
col = c('blue', 'red'), lwd = 2)
```

### Dystrybuanta dla M = 100 oraz prob = 0.8



```
empirical_mean_100 = mean(proba_100)
empirical_var_100 = var(proba_100)
```

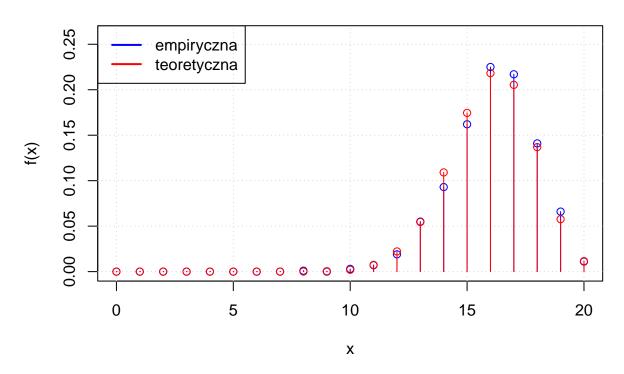
Empiryczne parametry rozkładu dwumianowego dla podanych wartości wynoszą: średnia 15.86, wariancja 3.0711.

```
M = 1000
Arg_1000 = 0:max(proba_1000)
Freq_1000 = as.numeric(table(factor(proba_1000, levels = Arg_1000))) / M
plot(Freq_1000 ~ Arg_1000, type = 'h', col = 'blue', xlab = 'x', ylab = 'f(x)',
main = 'Funkcja prawdopodobieństwa dla M = 1 000 oraz prob = 0.8', ylim = c(0, 0.26))
grid()
points(Freq_1000 ~ Arg_1000, col = 'blue')

theoretical_1000 = dbinom(Arg_1000, size = 20, prob = 0.8)
lines(theoretical_1000 ~ Arg_1000, type = 'h', col = 'red', xlab = 'x', ylab = 'f(x)')
points(theoretical_1000 ~ Arg_1000, col = 'red')

legend('topleft', c('empiryczna', 'teoretyczna'), col = c('blue', 'red'), lwd = 2)
```

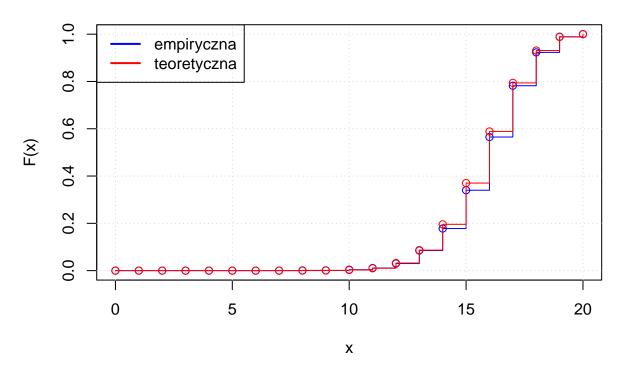
## Funkcja prawdopodobienstwa dla M = 1 000 oraz prob = 0.8



```
plot(cumsum(Freq_1000) ~ Arg_1000, type = 's', col = 'blue',
xlab = 'x', ylab = 'F(x)', main = 'Dystrybuanta dla M = 1 000 oraz prob = 0.8')
grid()
points(cumsum(Freq_1000) ~ Arg_1000, col = 'blue')

lines(pbinom(Arg_1000, size = 20, prob = 0.8, lower.tail = TRUE, log.p = FALSE) ~ Arg_1000, type = 's',
xlab = 'x', ylab = 'F(x)')
points(pbinom(Arg_1000, size = 20, prob = 0.8, lower.tail = TRUE, log.p = FALSE) ~ Arg_1000, col = 'red
legend('topleft', c('empiryczna', 'teoretyczna'),
col = c('blue', 'red'), lwd = 2)
```

### Dystrybuanta dla M = 1 000 oraz prob = 0.8



```
empirical_mean_1000 = mean(proba_1000)
empirical_var_1000 = var(proba_1000)
```

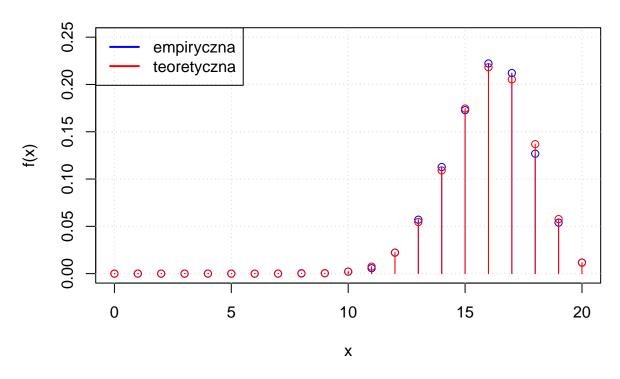
Empiryczne parametry rozkładu dwumianowego dla podanych wartości wynoszą: średnia 16.091, wariancja 3.2259.

```
M = 10000
Arg_10000 = 0:max(proba_10000)
Freq_10000 = as.numeric(table(factor(proba_10000, levels = Arg_10000))) / M
plot(Freq_10000 ~ Arg_10000, type = 'h', col = 'blue', xlab = 'x', ylab = 'f(x)',
main = 'Funkcja prawdopodobieństwa dla M = 10 000 oraz prob = 0.8', ylim = c(0, 0.25))
grid()
points(Freq_10000 ~ Arg_10000, col = 'blue')

theoretical_10000 = dbinom(Arg_10000, size = 20, prob = 0.8)
lines(theoretical_10000 ~ Arg_10000, type = 'h', col = 'red', xlab = 'x', ylab = 'f(x)')
points(theoretical_10000 ~ Arg_10000, col = 'red')

legend('topleft', c('empiryczna', 'teoretyczna'), col = c('blue', 'red'), lwd = 2)
```

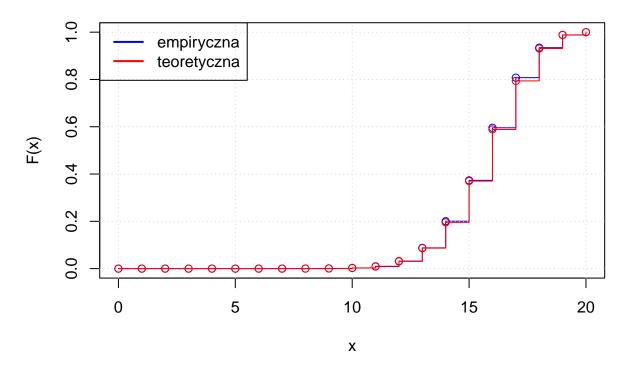
## Funkcja prawdopodobienstwa dla M = 10 000 oraz prob = 0.8



```
plot(cumsum(Freq_10000) ~ Arg_10000, type = 's', col = 'blue',
xlab = 'x', ylab = 'F(x)', main = 'Dystrybuanta dla M = 10 000 oraz prob = 0.8')
grid()
points(cumsum(Freq_10000) ~ Arg_10000, col = 'blue')

lines(pbinom(Arg_10000, size = 20, prob = 0.8, lower.tail = TRUE, log.p = FALSE) ~ Arg_10000, type = 's
xlab = 'x', ylab = 'F(x)')
points(pbinom(Arg_10000, size = 20, prob = 0.8, lower.tail = TRUE, log.p = FALSE) ~ Arg_10000, col = 'r
legend('topleft', c('empiryczna', 'teoretyczna'),
col = c('blue', 'red'), lwd = 2)
```

### Dystrybuanta dla M = 10 000 oraz prob = 0.8



```
empirical_mean_10000 = mean(proba_10000)
empirical_var_10000 = var(proba_10000)
```

Empiryczne parametry rozkładu dwumianowego dla podanych wartości wynoszą: średnia 15.9691, wariancja 3.1461.

```
theoretical_mean = 20 * 0.8
theoretical_var = 20 * 0.8 * (1 - 0.8)
```

Zwiększenie liczby próbek powoduje, że otrzymane wyniki eksperymentalne są bardziej zbliżone do wartości teoretycznych, które wynoszą: średnia 16, wariancja 3.2.

## Zadanie 5 (1 pkt)

#### Treść zadania

- 1. Wygeneruj K = 500 realizacji (powtórzeń) prób losowych składających się z M = 100 próbek pochodzących z rozkładu Binom(20, 0.8).
- 2. Dla wszystkich realizacji oblicz wartości średnie i wariancje. Następnie narysuj histogramy wartości średnich i histogramy wariancji (przyjmij breaks = 20).

3. Powtórz eksperymenty dla M=1000 i M=10000. Wyjaśnij dlaczego zmieniają się histogramy wraz ze zmianą liczby próbek?

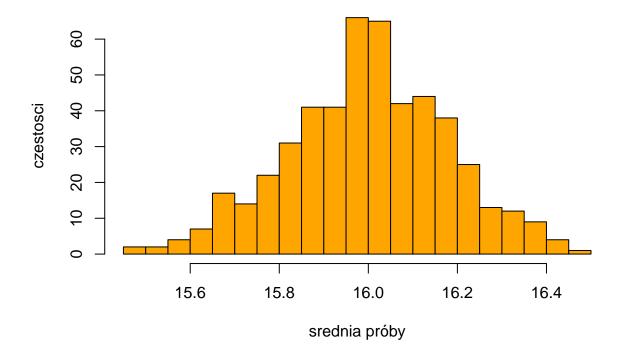
#### Wskazówka:

```
mm = replicate(500, mean(rbinom(M, 20, 0.8)))
```

#### Rozwiązanie

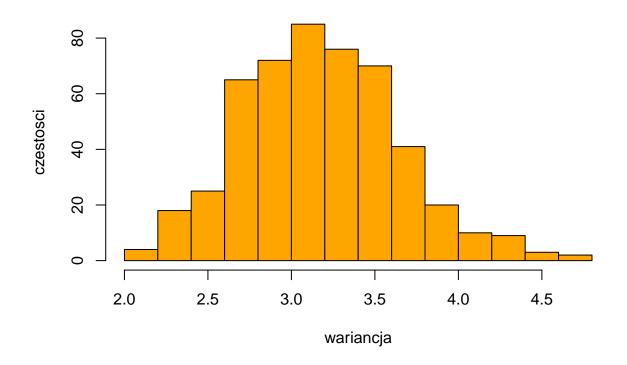
```
mm100 = replicate(500, rbinom(100, 20, 0.8))
average100 = apply(mm100, 2, mean)
variance100 = apply(mm100, 2, var)
hist(average100, col = 'orange', xlab = 'średnia próby', ylab = 'częstości', breaks = 20,
    main = 'Histogram wartości średnich z 500 prób losowych (M = 100)')
```

## Histogram wartosci srednich z 500 prób losowych (M = 100)



```
hist(variance100, col = 'orange', xlab = 'wariancja', ylab = 'częstości',
    main = 'Histogram wariancji z 500 prób losowych (M = 100)')
```

### Histogram wariancji z 500 prób losowych (M = 100)



```
mm1000 = replicate(500, rbinom(1000, 20, 0.8))
mm10000 = replicate(500, rbinom(10000, 20, 0.8))
average1000 = apply(mm1000, 2, mean)
variance1000 = apply(mm1000, 2, var)

average10000 = apply(mm10000, 2, mean)
variance10000 = apply(mm10000, 2, var)

col_100 = rgb(green = 1, red = 0, blue = 0, alpha = 0.1)
col_1000 = rgb(green = 0, red = 1, blue = 0, alpha = 0.2)
col_10000 = rgb(green = 0, red = 0, blue = 1, alpha = 0.3)

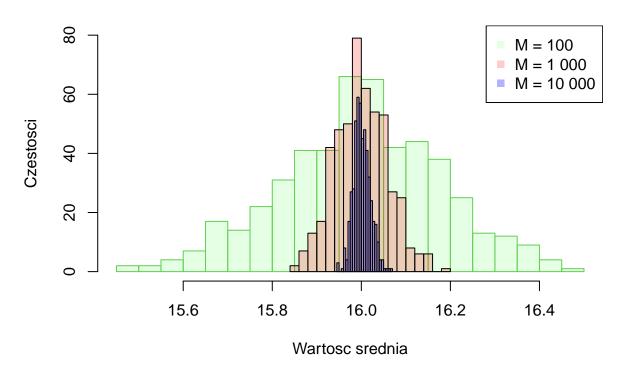
hist(average100, breaks = 20, col = col_100, border = 3, main = 'Histogramy wartości średnich dla 500 p

hist(average1000, breaks = 20, add = TRUE, col = col_1000)

hist(average10000, breaks = 20, add = TRUE, col = col_10000)

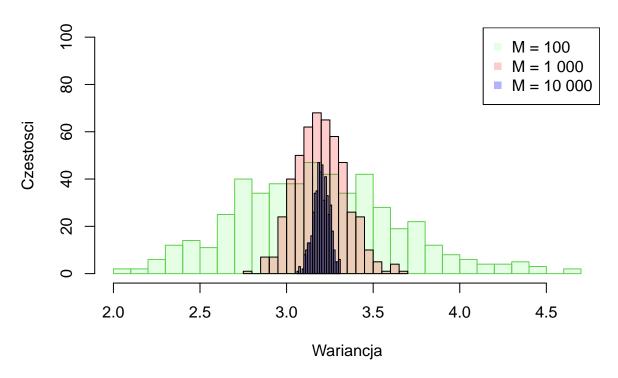
legend('topright', c('M = 100', 'M = 1 000', 'M = 10 000'), pch = 15, col = c(col_100, col_1000, col_100)
```

## Histogramy wartosci srednich dla 500 prób losowych



```
hist(variance100, breaks = 20, col = col_100, border = 3, main = 'Histogramy wariancji dla 500 prób los hist(variance1000, breaks = 20, add = TRUE, col = col_1000)
hist(variance10000, breaks = 20, add = TRUE, col = col_10000)
legend('topright', c('M = 100', 'M = 1 000', 'M = 10 000'), pch = 15, col = c(col_100, col_1000, col_100)
```

# Histogramy wariancji dla 500 prób losowych



Otrzymane wyniki są bardziej rozproszone wzduż osi X w przypadku mniejszej liczby próbkek. Zwiększenie liczby próbek powoduje, że praktyznie wszystkie otrzymane wartości są skoncentrowane wokoł wartości teoretycznych, obliczonych w poprzednim zadaniu.