Смирнов Иван Сергеевич, 316 группа Практикум 5 сем, язык R

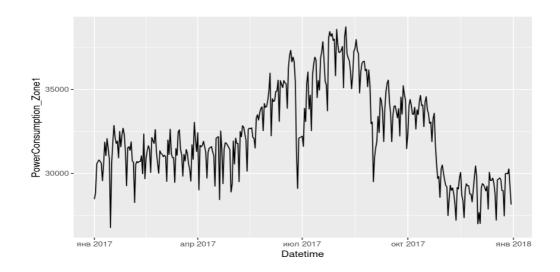
Для максимальной объективности оценивания данных давафреймы брал те, что обрабатывал на python, просто импортируя их из jupyter notebook в файлы csv, так как приходилось много обрабывать данные для их исследования.

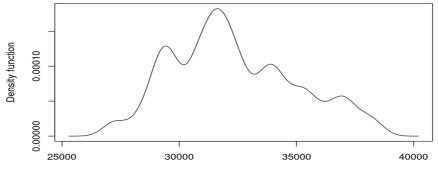
Весь код на R приложен в отдельных файлах. Здесь только некоторые отрывки.

Выводы тоже здесь не приводил, так как они совпадают с теми, что делал на python.

1 Реализовать аппроксимацию распределений данных с помощью ядерных оценок.

ggplot(data = data, mapping = aes(x = Datetime, y =
PowerConsumption_Zone1)) + geom_line()
dens <- kde(x = data\$PowerConsumption_Zone1, h=400)
plot(dens)</pre>

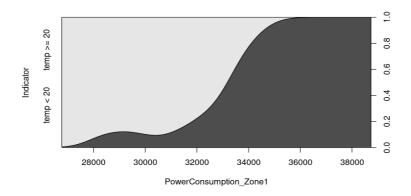




2 Реализовать анализ данных с помощью cdplot, dotchart, boxplot и stripchart.

cdplot

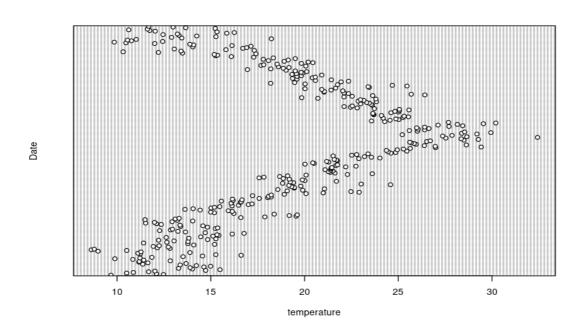
 $cdplot(Indicator \sim PowerConsumption_Zone1, \\ yaxlabels = c("temp >= 20", " temp < 20"), \\ data = data)$



dotchart

dotchart(data\$Temperature,

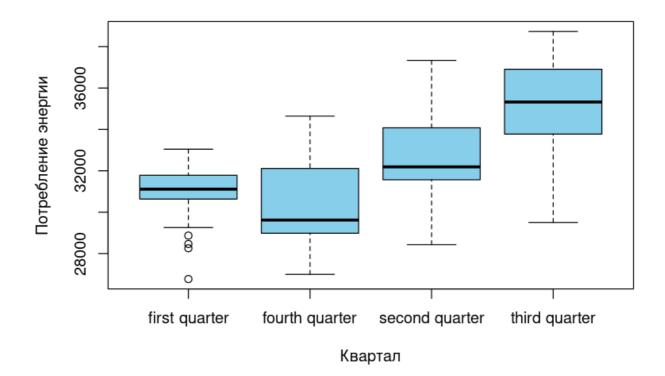
ylab = "Date", xlab="temperature", cex = 0.7)



#boxplot

```
boxplot(PowerConsumption\_Zone1 ~~ quarter,
```

```
xlab = "Квартал",
ylab = "Потребление энергии",
col = "skyblue", data = data)
```



#stripchart

stripchart(Temperature ~ Month,

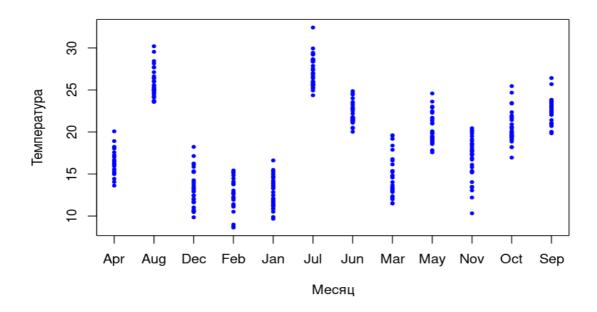
```
data = data,

xlab = "Месяц",

ylab = "Температура",

col = "blue",

vertical = TRUE,
```



3 Проверить, являются ли наблюдения выбросами с точки зрения формальных статистических критериев Граббса и Q-теста Диксона. Визуализировать результаты

#Тест Граббса

Grubbs test for one outlier

data: data\$PowerConsumption_Zone1

G = 2.88346, U = 0.70341, p-value = 0.02792

alternative hypothesis: lowest value 29103.664459375 is an outlier

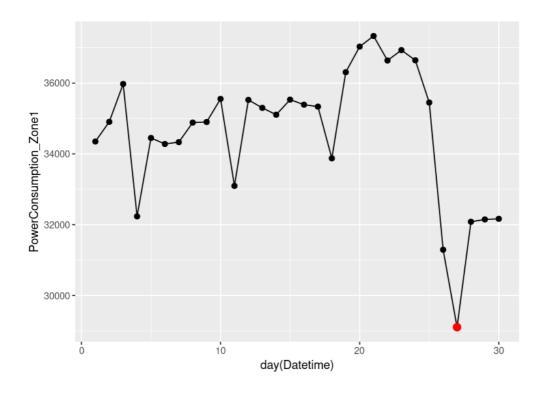
#Тест Диксона

Dixon test for outliers

data: data\$PowerConsumption_Zone1

Q = 0.3805, p-value = 0.09259

alternative hypothesis: lowest value 29103.664459375 is an outlier



4. Воспользоваться инструментами для заполнения пропусков в данных. Пропуски внести вручную и сравнить результаты заполнения с истинными значениями.

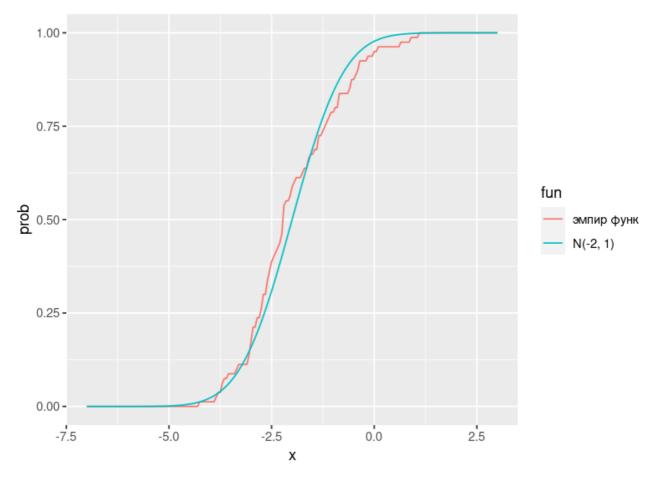
#Заполнение пропусков выборочной медианой

meanPC meanTemp 1 -0.08623068 -0.03371896

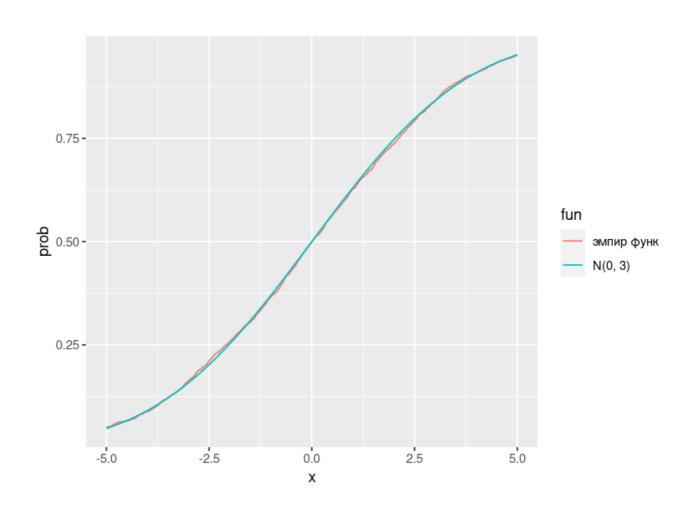
5. Сгенерировать данные из нормального распределения с различными параметрами и провести анализ с помощью графиков эмпирических функций распределений, квантилей, метода огибающих, а также стандартных процедур проверки гипотез о нормальности (критерии Колмогорова-Смирнова, ШапироУилка, Андерсона-Дарлинга, Крамера фон Мизеса, Колмогорова-Смирнова в модификации Лиллиефорса и Шапиро-Франсия).

#Эмпирические функции распределения

1) малая выборка на 80 значений



2) умеренная выборка на 2500 значений



```
> #Критерий Колмогорова-Смирнова
> mapply(ks.test, samples, rep("pnorm", 2), means, sds)
statistic 0.1270617
                                                    0.01207191
p.value
           0.1384257
                                                    0.8594863
alternative "two-sided"
                                                    "two-sided"
             "One-sample Kolmogorov-Smirnov test" "One-sample Kolmogorov-Smirnov test"
method
            "dots[[1L]][[1L]]"
                                                    "dots[[1L]][[2L]]"
data.name
> #критерий Шапиро-Уилка
> mapply(shapiro.test, samples)
                                          [,2]
           [,1]
statistic 0.9719027
                                          0.9991841
p.value 0.07506157
                                          0.331674
          "Shapiro-Wilk normality test" "Shapiro-Wilk normality test"
method
                                          "dots[[1L]][[2L]]"
data.name "dots[[1L]][[1L]]"
> #Критерий Андерсона-Дарлинга
> mapply(ad.test, samples)
          [,1]
                                               [,2]
statistic 0.7651095
                                              0.3570257
p.value 0.04479339
                                              0.4554441
          "Anderson-Darling normality test" "Anderson-Darling normality test"
data.name "dots[[1L]][[1L]]"
                                               "dots[[1L]][[2L]]"
> #Критерий Крамера фон Мизеса
> mapply(cvm.test, samples)
          [,1]
                                              [,2]
statistic 0.1445342
                                              0.04670974
p.value 0.02738801
                                              0.5605177
          "Cramer-von Mises normality test" "Cramer-von Mises normality test"
method
                                              "dots[[1L]][[2L]]"
data.name "dots[[1L]][[1L]]"
> #Критерий Лиллиефорса
> mapply(lillie.test, samples)
        [,1]
                                                      [,2]
statistic 0.1211607
                                                      0.01230387
p.value 0.005454448 0.4759015
method "Lilliefors (Kolmogorov-Smirnov) normality test" "Lilliefors (Kolmogorov-Smirnov) normality test"
data.name "dots[[1L]][[1L]]"
                                                     "dots[[1L]][[2L]]"
> #Критерий Шапиро-Франсия
> mapply(sf.test, samples)
        [,1]
                                       [,2]
                                       0.9990905
statistic 0.9741649
p.value 0.09514126
                                       0.2065434
method "Shapiro-Francia normality test" "Shapiro-Francia normality test"
data.name "dots[[1L]][[1L]]"
                                      "dots[[1L]][[2L]]"
```

6. Продемонстрировать пример анализа данных с помощью графиков квантилей, метода огибающих, а также стандартных процедур проверки гипотез о нормальности. Рассмотреть выборки малого и умеренного объемов

```
Shapiro-Wilk normality test
data: data$X0
W = 0.92496, p-value = 0.001221
> #Критерий Андерсона-Дарлинга
> ad.test(data$X0)
        Anderson-Darling normality test
data: data$X0
A = 1.8743, p-value = 7.634e-05
> #Критерий Крамера фон Мизеса
> cvm.test(data$X0)
        Cramer-von Mises normality test
data: data$X0
W = 0.34557, p-value = 9.49e-05
> #Критерий Лиллиефорса
> lillie.test(data$X0)
        Lilliefors (Kolmogorov-Smirnov) normality test
data: data$X0
D = 0.17553, p-value = 8.555e-05
> #Критерий Шапиро-Франсия
> sf.test(data$X0)
        Shapiro-Francia normality test
data: data$X0
W = 0.92559, p-value = 0.002075
```

2) выборка умеренная

```
Shapiro-Wilk normality test
data: data$X0
W = 0.95826, p-value < 2.2e-16
> #Критерий Андерсона-Дарлинга
> ad.test(data$X0)
        Anderson-Darling normality test
data: data$X0
A = 31.8, p-value < 2.2e-16
> #Критерий Крамера фон Мизеса
> cvm.test(data$X0)
        Cramer-von Mises normality test
data: data$X0
W = 4.3571, p-value = 7.37e-10
Предупреждение:
B cvm.test(data$X0) :
 p-value is smaller than 7.37e-10, cannot be computed more acc
> #Критерий Лиллиефорса
> lillie.test(data$X0)
        Lilliefors (Kolmogorov-Smirnov) normality test
data: data$X0
D = 0.090896, p-value < 2.2e-16
> #Критерий Шапиро-Франсия
> sf.test(data$X0)
        Shapiro-Francia normality test
data: data$X0
W = 0.95881, p-value < 2.2e-16
```