Задание. Линейная регрессия - зарплата и температура

temp – климатическая норма для средней температуры января (°C) wage – среднемесячная начисленная заработная плата работников организаций (тыс. руб.) по регионам России в 2019 году

- Загрузите данные из файла temp_wage.tsv (команда read.delim("имя файла")).
- Постройте точечную диаграмму зарплаты от температуры. Найдите коэффициент корреляции.
- Постройте регрессию зарплаты от температуры. Команда: *регрессия* <- 1m(y ~ x) (опция data=фрейм для указания фрейма). Константа добавляется по умолчанию. Просмотр результатов команда summary(*perpeccus*).
- Проверьте, что $R^2 = corr(y,x)^2$.
- Добавьте на точечную диаграмму зарплаты от температуры линию регрессии (команда abline(регрессия)).
- Постройте точечную диаграмму фактической зарплаты от расчетных значений зарплаты (используя fitted(perpeccus)) и добавьте туда линию с наклоном 1 из начала координат (команда abline(c(0,1))).
- Проверьте, что $R^2 = corr(y, \hat{y})^2$.
- Постройте регрессию температуры от зарплаты.
- Проверьте, что R² такой же.
- Проверьте, что коэффициенты другие, «перевернув» уравнение обратной регрессии и сравнив с исходной.
- Добавьте на точечную диаграмму зарплаты от температуры две линии регрессии (для обратной команда abline(c(константа, наклон))).

Задание. Линейная регрессия – прогноз интенсивности дорожного движения в США

Фирма StreetLight получила оценку интенсивности дорожного движения на дорогах США [и Канады], используя данные мобильных устройств и разные дополнительные данные.

Показатель называется AADT (Annual average daily traffic). Это стандартный показатель в транспортном планировании в США и других стран. Фактические наблюдения AADT собираются автоматическими счетчиками (traffic counters), расставленными на дорогах.

https://www.streetlightdata.com/aadt-average-annual-daily-traffic-count/

Используем данные с графика из отчета по США:

actual - фактические наблюдения,

estimated – рассчитанная фирмой оценка.

Для теоретически правильного прогноза данные должны удовлетворять модели регрессии

$$\operatorname{actual}_{i} = \beta_{0} + \beta_{1} \operatorname{estimated}_{i} + \varepsilon_{i}$$

с коэффициентами $\beta_0=0$ и $\beta_1=1$. (Регрессия Минцера–Зарновица для прогнозов). В частности

$$\operatorname{actual}_i - \operatorname{estimated}_i = 0 + \varepsilon_i$$

имеет нулевое матожидание.

- Загрузите данные из файла StreetLight2020.tsv.
- Постройте точечную диаграмму фактических actual от estimated и добавьте на нее «теоретически правильную» линию регрессии.
- Постройте регрессию actual от estimated. Просмотр результатов команда summary(регрессия).

- Постройте доверительные интервалы (команда **coefci**(*perpeccus*)). Проведите тест на равенство коэффициента при **estimated** единице.
- Постройте регрессию actual—estimated от estimated (и константы). Проведите тест на равенство коэффициента при estimated нулю. Найдите р-значение. Как данный тест связан с тестом предыдущего пункта?
- Постройте регрессию actual-estimated от константы. Проведите тест на равенство константы нулю. Найдите p-значение. Проведите тот же тест с помощью команды t.test().

Для теоретически правильного прогноза данные должны, в частности, удовлетворять модели регрессии

$$\mathrm{actual}_i = \boldsymbol{\beta}_0 + \boldsymbol{\beta}_1 \mathrm{estimated}_i + \boldsymbol{\beta}_2 \mathrm{estimated}_i^2 + \boldsymbol{\varepsilon}_i,$$
 с коэффициентами $\boldsymbol{\beta}_0 = 0$, $\boldsymbol{\beta}_1 = 1$, и $\boldsymbol{\beta}_2 = 0$.

- Добавьте в регрессию actual от estimated квадрат estimated. (Переменные в правой части формулы регрессии разделяются знаком +, например lm(y ~ x1 + x2). Функции от переменных, записанные формулами, заключаются в функцию I(формула переменной)).
- Найдите в результатах регресии информацию для теста на значимость квадрата estimated (нулевая гипотеза квадрат не нужен).
- Постройте регрессию actual-estimated от estimated и квадрата estimated (и константы). (Формулы в левой части регрессии можно не окружать I()).
- Найдите в результатах последней регресии информацию для одновременного теста на значимость estimated и квадрата estimated (нулевая гипотеза обе переменные не нужны в регрессии, т. е. регрессия в целом не значима).
- Повторите предыдущий тест с помощью команды anova(*perpeccus1*, *perpeccus2*). (Регрессию с одной константой можно построить командой **1m**(y ~ 1).)
- Проведите в последней регрессии с помощью команды anova() тест на то, что все три коэффициента равны нулю. (Регрессию совсем без регрессоров можно построить командой lm(y ~ 0).)