

1 МНК — это...

Минитеория:

1. Истинная модель. Например, $y_i = \beta_1 + \beta_2 x_i + \beta_3 z_i + u_i$.
2. Формула для прогнозов. Например, $\hat{y}_i = \hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_2 x_i + \hat{\beta}_3 z_i$.
3. Метод наименьших квадратов, $\sum (y_i - \hat{y}_i)^2 \rightarrow \min$.

Задачи:

- 1.1** Каждый день Маша ест конфеты и решает задачи по эконометрике. Пусть x_i — количество решённых задач, а y_i — количество съеденных конфет.

x_i	y_i
1	1
2	2
2	4

1. Рассмотрим модель $y_i = \beta x_i + u_i$:
 - (a) Найдите МНК-оценку $\hat{\beta}$ для имеющихся трёх наблюдений.
 - (b) Нарисуйте исходные точки и полученную прямую регрессии.
 - (c) Выведите формулу для $\hat{\beta}$ в общем виде для n наблюдений.
2. Рассмотрим модель $y_i = \beta_1 + \beta_2 x_i + u_i$:
 - (a) Найдите МНК-оценки $\hat{\beta}_1$ и $\hat{\beta}_2$ для имеющихся трёх наблюдений.
 - (b) Нарисуйте исходные точки и полученную прямую регрессии.
 - (c) Выведите формулу для $\hat{\beta}_2$ в общем виде для n наблюдений.

- 1.2** Упростите выражения:

1. $n\bar{x} - \sum x_i$
2. $\sum (x_i - \bar{x})\bar{x}$
3. $\sum (x_i - \bar{x})\bar{z}$
4. $\sum (x_i - \bar{x})^2 + n\bar{x}^2$

- 1.3** При помощи метода наименьших квадратов найдите оценку неизвестного параметра θ в следующих моделях:

1. $y_i = \theta + \theta x_i + \varepsilon_i$;
2. $y_i = 1 + \theta x_i + \varepsilon_i$;
3. $y_i = \theta/x_i + \varepsilon_i$;
4. $y_i = \theta x_i + (1 - \theta)z_i + \varepsilon_i$.

- 1.4** Найдите МНК-оценки параметров α и β в модели $y_i = \alpha + \beta y_i + \varepsilon_i$.

- 1.5** Рассмотрите модели $y_i = \alpha + \beta(y_i + z_i) + \varepsilon_i$, $z_i = \gamma + \delta(y_i + z_i) + \varepsilon_i$.

1. Как связаны между собой $\hat{\alpha}$ и $\hat{\gamma}$?
2. Как связаны между собой $\hat{\beta}$ и $\hat{\delta}$?

- 1.6** Как связаны МНК-оценки параметров α, β и γ, δ в моделях $y_i = \alpha + \beta x_i + \varepsilon_i$ и $z_i = \gamma + \delta x_i + v_i$, если $z_i = 2y_i$?

1.7 Для модели $y_i = \beta_1 x_i + \beta_2 z_i + \varepsilon_i$ решите условную задачу о наименьших квадратах:

$$Q(\beta_1, \beta_2) := \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{\beta}_1 x_i - \hat{\beta}_2 z_i)^2 \rightarrow \min_{\beta_1 + \beta_2 = 1}.$$

1.8 Перед нами два золотых слитка и весы, производящие взвешивания с ошибками. Взвесив первый слиток, мы получили результат 300 грамм, взвесив второй слиток — 200 грамм, взвесив оба слитка — 400 грамм. Оцените вес каждого слитка методом наименьших квадратов.

1.9 Аня и Настя утверждают, что лектор опоздал на 10 минут. Таня считает, что лектор опоздал на 3 минуты. С помощью МНК оцените, на сколько опоздал лектор.

1.10 Есть двести наблюдений. Вовочка оценил модель $\hat{y} = \hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_2 x$ по первой сотне наблюдений. Петечка оценил модель $\hat{y} = \hat{\gamma}_1 + \hat{\gamma}_2 x$ по второй сотне наблюдений. Машенька оценила модель $\hat{y} = \hat{m}_1 + \hat{m}_2 x$ по всем наблюдениям.

1. Возможно ли, что $\hat{\beta}_2 > 0$, $\hat{\gamma}_2 > 0$, но $\hat{m}_2 < 0$?
2. Возможно ли, что $\hat{\beta}_1 > 0$, $\hat{\gamma}_1 > 0$, но $\hat{m}_1 < 0$?
3. Возможно ли одновременное выполнение всех упомянутых условий?

1.11 Эконометрист Вовочка собрал интересный набор данных по студентам третьего курса:

- переменная y_i — количество пирожков, съеденных i -ым студентом за прошлый год;
- переменная f_i , которая равна 1, если i -ый человек в выборке — женщина, и 0, если мужчина.
- переменная¹ m_i , которая равна 1, если i -ый человек в выборке — мужчина, и 0, если женщина.

Вовочка попробовал оценить 4 регрессии:

- A: y на константу и f ;
B: y на константу и m ;
C: y на f и m без константы;
D: y на константу, f и m .

1. Какой смысл будут иметь оцениваемые коэффициенты?
2. Как связаны между собой оценки коэффициентов этих регрессий?

1.12 Эконометрист Вовочка оценил методом наименьших квадратов модель 1, $y = \beta_1 + \beta_2 x + \beta_3 z + \varepsilon$, а затем модель 2, $y = \beta_1 + \beta_2 x + \beta_3 z + \beta_4 w + \varepsilon$. Сравните полученные ESS , RSS , TSS и R^2 .

1.13 Что происходит с TSS , RSS , ESS , R^2 при добавлении нового наблюдения? Если величина может изменяться только в одну сторону, то докажите это. Если возможны и рост, и падение, то приведите пример.

1.14 Эконометресса Аглая подглядела, что у эконометрессы Жозефины получился R^2 равный 0.99 по 300 наблюдениям. От чёрной зависти Аглая не может ни есть, ни спать.

1. Аглая добавила в набор данных Жозефины ещё 300 наблюдений с такими же регрессорами, но противоположными по знаку игреками, чем были у Жозефины. Как изменится R^2 ?
2. Жозефина заметила, что Аглая добавила 300 наблюдений и вычеркнула их, вернув в набор данных в исходное состояние. Хитрая Аглая решила тогда добавить всего одно наблюдение так, чтобы R^2 упал до нуля. Удастся ли ей это сделать?

¹Это нетолерантная задача и здесь либо f равно 1, либо m

- 1.15** На работе Феофан построил парную регрессию по трём наблюдениям и посчитал прогнозы \hat{y}_i . Придя домой он отчасти вспомнил результаты:

y_i	\hat{y}_i
0	1
6	?
6	?

Поднапрягшись, Феофан вспомнил, что третий прогноз был больше второго. Помогите Феофану восстановить пропущенные значения.

- 1.16** Вся выборка поделена на две части. Возможны ли такие ситуации:

1. Выборочная корреляция между y и x примерно равна нулю в каждой части, а по всей выборке примерно равна единице;
2. Выборочная корреляция между y и x примерно равна единице в каждой части, а по всей выборке примерно равна нулю?

2 Дифференциал — просто няшка!

Минитеория.

Дифференциал для матриц подчиняется правилам:

1. $da = 0$, $dA = 0$;
2. $d(RS) = dR \cdot S + R \cdot dS$

- 2.1** Вспомним дифференциал :)

1. Известно, что $f(x) = x^2 + 3x$. Найдите $f'(x)$ и df . Чему равен dx в точке $x = 5$ при $df = 0.1$?
2. Известно, что $f(x_1, x_2) = x_1^2 + 3x_1x_2^3$. Найдите df . Чему равен df в точке $x_1 = -2$, $x_2 = 1$ при $dx_1 = 0.1$ и $dx_2 = -0.1$?
3. Известно, что $F = \begin{pmatrix} 5 & 6x_1 \\ x_1x_2 & x_1^2x_2 \end{pmatrix}$. Найдите dF .
4. Известно, что $F = \begin{pmatrix} 7 & 8 & 9 \\ 2 & -1 & -2 \end{pmatrix}$. Найдите dF .
5. Матрица F имеет размер 2×2 , в строке i столбце j у неё находится элемент f_{ij} . Выпишите выражение $\text{tr}(F'dF)$ в явном виде без матриц.

- 2.2** Пусть t — скалярная переменная, r, s — векторные переменные, R, S — матричные переменные. Кроме того, a, b — векторы констант, A, B — матрицы констант.

Применив базовые правила дифференцирования найдите:

1. $d(ARB)$;
2. $d(r'r)$;
3. $d(r'Ar)$;
4. $d(R^{-1})$, воспользовавшись тем, что $R^{-1} \cdot R = I$;
5. $d \cos(r'r)$;
6. $d(r'Ar/r'r)$.

- 2.3** В методе наименьших квадратов минимизируется функция

$$Q(\hat{\beta}) = (y - X\hat{\beta})'(y - X\hat{\beta}).$$

1. Найдите $dQ(\hat{\beta})$ и $d^2Q(\hat{\beta})$;
2. Выпишите условия первого порядка для задачи МНК;
3. Выразите $\hat{\beta}$ предполагая, что $X'X$ обратима.

2.4 В методе Ridge минимизируется функция

$$Q(\hat{\beta}) = (y - X\hat{\beta})'(y - X\hat{\beta}) + \lambda\hat{\beta}'\hat{\beta},$$

где λ — положительный параметр, штрафующий функцию за слишком большие значения $\hat{\beta}$.

1. Найдите $dQ(\hat{\beta})$ и $d^2Q(\hat{\beta})$;
2. Выпишите условия первого порядка для задачи LASSO;
3. Выразите $\hat{\beta}$.

3 МНК в матрицах и геометрия!

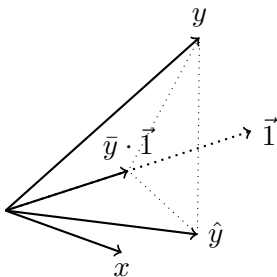
3.1 Пусть $y_i = \beta_1 + \beta_2 x_{i2} + \beta_3 x_{i3} + \varepsilon_i$ — регрессионная модель, где $X = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$, $y = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \\ 5 \end{pmatrix}$, $\beta = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \beta_3 \end{pmatrix}$,

$\varepsilon = \begin{pmatrix} \varepsilon_1 \\ \varepsilon_2 \\ \varepsilon_3 \\ \varepsilon_4 \\ \varepsilon_5 \end{pmatrix}$, ошибки ε_i независимы и нормально распределены с $\mathbb{E}(\varepsilon) = 0$, $Var(\varepsilon) = \sigma^2 I$. Для удобства

расчётов даны матрицы: $X'X = \begin{pmatrix} 5 & 2 & 1 \\ 2 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ и $(X'X)^{-1} = \begin{pmatrix} 0.3333 & -0.3333 & 0.0000 \\ -0.3333 & 1.3333 & -1.0000 \\ 0.0000 & -1.0000 & 2.0000 \end{pmatrix}$

1. Укажите число наблюдений.
2. Укажите число регрессоров в модели, учитывая свободный член.
3. Найдите $TSS = \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2$.
4. Найдите $RSS = \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2$.
5. Методом МНК найдите оценку для вектора неизвестных коэффициентов.
6. Чему равен R^2 в модели? Прокомментируйте полученное значение с точки зрения качества оценённого уравнения регрессии.

3.2 Найдите на картинке все перпендикулярные векторы. Найдите на картинке все прямоугольные треугольники. Сформулируйте для них теоремы Пифагора.



3.3 Покажите на картинке TSS , ESS , RSS , R^2 , $sCorr(\hat{y}, y)$, $sCov(\hat{y}, y)$

5 Ожидания и ковариационные матрицы

5.1 Исследовательница Мишель собрала данные по 20 студентам. Переменная y_i — количество решённых задач по эконометрике i -ым студентом, а x_i — количество просмотренных серий любимого сериала за прошедший год. Оказалось, что $\sum y_i =$, $\sum x_i =$, $\sum x_i^2 =$, $\sum y_i^2 =$, $\sum x_i y_i =$.

1.

2. Предположим дополнительно, что $\text{Var}(u_i|X) = \sigma^2$ и u_i при фиксированных X независимы. Найдите $\text{Var}(y_i|X)$, $\text{Var}(y_i(x_i - \bar{x})|X)$, $\text{Var}(\sum y_i(x_i - \bar{x})|X)$, $\text{Var}(\hat{\beta}_2|X)$.

5.2 Пусть регрессионная модель $y_i = \beta_1 + \beta_2 x_{i2} + \beta_3 x_{i3} + \varepsilon_i$, $i = 1, \dots, n$, задана в матричном виде при помощи уравнения $y = X\beta + \varepsilon$, где $\beta = (\beta_1 \ \beta_2 \ \beta_3)'$. Известно, что $\mathbb{E}\varepsilon = 0$ и $\text{Var}(\varepsilon) = 4 \cdot I$. Известно также, что:

$$y = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \\ 5 \end{pmatrix}, \quad X = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

Для удобства расчётов ниже приведены матрицы:

$$X'X = \begin{pmatrix} 5 & 3 & 1 \\ 3 & 3 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \text{ и } (X'X)^{-1} = \begin{pmatrix} 0.5 & -0.5 & 0 \\ -0.5 & 1 & -0.5 \\ 0 & -0.5 & 1.5 \end{pmatrix}.$$

1. Найдите $\mathbb{E}(\hat{s}^2)$, \hat{s}^2 .

2. Найдите $\text{Var}(\varepsilon_1)$, $\text{Var}(\beta_1)$, $\text{Var}(\hat{\beta}_1)$, $\widehat{\text{Var}}(\hat{\beta}_1)$, $\mathbb{E}(\hat{\beta}_1^2) - \beta_1^2$;

3. Предполагая нормальность ошибок, постройте 95% доверительный интервал для β_2 .

4. Предполагая нормальность ошибок, проверьте гипотезу $H_0: \beta_2 = 0$;

5. Найдите $\text{Cov}(\hat{\beta}_2, \hat{\beta}_3)$, $\widehat{\text{Cov}}(\hat{\beta}_2, \hat{\beta}_3)$, $\text{Var}(\hat{\beta}_2 - \hat{\beta}_3)$, $\widehat{\text{Var}}(\hat{\beta}_2 - \hat{\beta}_3)$;

6. Найдите $\text{Var}(\beta_2 - \beta_3)$, $\text{Corr}(\hat{\beta}_2, \hat{\beta}_3)$, $\widehat{\text{Corr}}(\hat{\beta}_2, \hat{\beta}_3)$;

7. Предполагая нормальность ошибок, проверьте гипотезу $H_0: \beta_2 = \beta_3$;

6 Гипотезы и интервалы

7 Гамма, бета

7.1 Вася делает эксперименты без усталости со скоростью d экспериментов в минуту. Каждый эксперимент независимо от других может закончиться успехом с вероятностью p или неудачей.

Пусть X — количество успехов за первую минуту, а Y — номер опыта, в котором произошёл первый успех, Z — время, когда случился первый успех.

1. Найдите $\mathbb{P}(X = k)$, $\mathbb{E}(X)$, $\text{Var}(X)$. Как называется закон распределения X ?

2. Найдите $\mathbb{P}(Y = k)$, $\mathbb{E}(Y)$, $\text{Var}(Y)$. Как называется закон распределения Y ?

3. Найдите $\mathbb{P}(Z \leq t)$, $\mathbb{E}(Z)$, $\text{Var}(Z)$.

Теперь Вася ускоряется и устремляет d в бесконечность. Из-за того, что он торопится, p начинает стремиться к нулю :) Причем ожидаемое количество успехов за минуту оказывается постоянно и равно λ .

4. Выразите p через λ и d .

5. Найдите предел $\mathbb{P}(Z \leq t)$. Является ли предельная функция $\mathbb{P}(Z \leq t)$ непрерывной? Какая в предельном случае получается функция плотности у величины Z ? Как называется этот закон распределения Z ? Чему равен предел $\mathbb{E}(Z)$ и $\text{Var}(Z)$?

6. Найдите предел вероятности $\mathbb{P}(X = k)$ и пределы $\mathbb{E}(X)$ и $\text{Var}(X)$. Как называется предельный закон распределения X ?

7.2 Энтомолог Джон Поллак ловит бабочек. На поимку i -ой бабочки у него уходит Y_i минут, величины Y_i независимы. Каждая Y_i имеет экспоненциальное распределение с интенсивностью λ бабочек в минуту. Всего он решил поймать n бабочек. Рассмотрим величины $S = Y_1 + \dots + Y_n$, $X_1 = Y_1/S$, $X_2 = Y_2/S$, \dots , $X_{n-1} = Y_{n-1}/S$.

1. Выпишите совместную функцию плотности Y_1, \dots, Y_n ;
2. Найдите совместную функцию плотности $X_1, X_2, X_3, \dots, X_{n-1}, S$.
3. Зависит ли величина S и вектор X_1, X_2, \dots, X_{n-1} ?
4. С точностью до сомножителя выпишите функцию плотности S . Как называется закон распределения S ?
5. С точностью до сомножителя выпишите совместную функцию плотности для X_1, \dots, X_{n-1} .

Рассмотрим также величины $Z_1 = Y_1/(Y_1 + Y_2)$, $Z_2 = (Y_1 + Y_2)/(Y_1 + Y_2 + Y_3)$, \dots , $Z_{n-1} = (Y_1 + \dots + Y_{n-1})/(Y_1 + \dots + Y_n)$.

6. Найдите совместную функцию плотности $Z_1, Z_2, \dots, Z_{n-1}, S$.
7. Зависимы ли величины $Z_1, Z_2, \dots, Z_{n-1}, S$?
8. С точностью до константы найдите частную функцию плотности S и каждого Z_i в отдельности;

7.3 Быстрый исследователь Вася снова проводит независимые идентичные опыты с очень высокой скоростью. В среднем λ опытов в минуту оказываются успешными. Поэтому время до очередного успеха можно считать экспоненциально распределённым, а время от начала до k -го успеха — имеющим гамма-распределение $\text{Gamma}(k, \lambda)$. На этот раз Вася решил дождаться k_1 успеха, затем быстренько пообедать, а затем дождаться ещё k_2 успехов. Пусть X_1 — время от начала наблюдения до обеда, а X_2 — время от обеда до конца опытов. Также введём $S = X_1 + X_2$ и $Z = X_1/S$ — долю времени до обеда от общего времени на опыты.

1. Найдите совместную функцию плотности S и Z с точностью до константы.
2. Являются ли S и Z независимыми случайными величинами?
3. Найдите частные функции плотности S и Z .
4. Как называется закон распределения S ?
5. Как называется закон распределения Z ?
6. Какой закон распределения имеет величина $W = 1 - Z$?

7.4 Вася оценивает регрессию y на регрессоры X , включающие константу, а на самом деле все коэффициенты β_j кроме константы равны нулю. Ошибки u_i распределены нормально $\mathcal{N}(0; \sigma^2)$. Какое распределение имеет R^2 ?

8 Блок

8.1 Найдите матрицу M и укажите размеры всех блоков

1. Блок C имеет размер $p \times p$, блок F — размер $q \times q$

$$M = \begin{pmatrix} A & B \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} C & D \\ E & F \end{pmatrix}$$

2. Блок C имеет размер $p \times p$, блок F — размер $q \times q$

$$M = \begin{pmatrix} C & D \\ E & F \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} A \\ B \end{pmatrix}$$

3. Блок C имеет размер $p \times p$, блок B — размер $q \times q$

$$M = \begin{pmatrix} A & B \\ C & D \end{pmatrix}^T$$

8.2 Найдите обратную матрицу M^{-1} для каждого из случаев

1. Блоки $A_{p \times p}$ и $B_{q \times q}$ обратимы,

$$M = \begin{pmatrix} A & 0 \\ 0 & B \end{pmatrix}$$

2. Блоки $A_{p \times p}$ и $B_{q \times q}$ обратимы,

$$M = \begin{pmatrix} 0 & A \\ B & 0 \end{pmatrix}$$

3. Блоки $A_{p \times p}$ и $B_{q \times q}$ обратимы,

$$M = \begin{pmatrix} A & C \\ 0 & B \end{pmatrix}$$

4. Блоки $A_{p \times p}$ и $B_{q \times q}$ обратимы,

$$M = \begin{pmatrix} A & 0 \\ C & B \end{pmatrix}$$

8.3 Блоки $A_{p \times p}$ и $B_{q \times q}$ обратимы, матрица M имеет вид

$$M = \begin{pmatrix} A & C \\ D & B \end{pmatrix}$$

Рассмотрим обратную матрицу M^{-1}

$$M^{-1} = \begin{pmatrix} X & Z \\ Y & W \end{pmatrix}$$

1. Найдите блок X с помощью процедуры Гаусса;
2. Найдите блок X решив систему двух уравнений на блоки X и Y ;
3. Докажите тождество Вудберри

$$(A - CB^{-1}D)^{-1} = A^{-1} + A^{-1}C(B - DA^{-1}C)^{-1}DA^{-1}$$

9 Максимально правдоподобно

9.1 Величины y_1, y_2, \dots, y_n независимы и экспоненциально распределены с параметром λ . По выборке из 100 наблюдений оказалось, что $\sum y_i = 200$. Исследователь Андреас хочет проверить гипотезу $H_0: \mathbb{E}(y_i) = 1$ против альтернативной $\mathbb{E}(y_i) \neq 1$.

1. Выпишите логарифмическую функцию правдоподобия $\ell(\lambda)$;
2. Найдите оценку $\hat{\lambda}$ методом максимального правдоподобия в общем виде и для имеющейся выборки;
3. Найдите теоретическую информацию Фишера $I(\lambda)$ для n наблюдений;
4. Выведите формулы для статистик отношения правдоподобия, множителей Лагранжа и Вальда в общем виде;

5. Найдите значения статистик отношения правдоподобия, множителей Лагранжа и Вальда для имеющейся выборки;
6. Проверьте гипотезу H_0 с помощью трёх статистик.

9.2 Рассмотрим модель простой регрессии $y_i = \beta x_i + u_i$, где ошибки u_i независимы и имеют стандартное нормальное распределение, $u_i \sim \mathcal{N}(0; 1)$. По выборке из 100 наблюдений оказалось, что $\sum x_i^2 = 100$, $\sum y_i^2 = 900$, а $\sum y_i x_i = 250$. Исследователь Рамирес хочет проверить $H_0: \beta = 0$.

1. Выпишите логарифмическую функцию правдоподобия $\ell(\beta)$;
2. Найдите оценку $\hat{\beta}$ методом максимального правдоподобия в общем виде и для имеющейся выборки;
3. Найдите теоретическую информацию Фишера $I(\beta)$ для n наблюдений;
4. Выведите формулы для статистик отношения правдоподобия, множителей Лагранжа и Вальда в общем виде;
5. Найдите значения статистик отношения правдоподобия, множителей Лагранжа и Вальда для имеющейся выборки;
6. Проверьте гипотезу H_0 с помощью трёх статистик.

9.3 Исследовательница Геральдина заглядывает n раз в случайные аудитории бывшей шпульно-катушечной фабрики. В каждой аудитории независимо от других идёт семинар по теории вероятностей, эконометрике, микро или макро. Пусть p_1, p_2, p_3 — это вероятности семинаров по теории вероятностей, эконометрике и микро. Вероятность семинара по макро мы отдельным параметром не вводим, так как иначе параметры будут зависимы и нужно будет искать ограниченный экстремум правдоподобия. Пусть y_1, y_2, y_3 — количество попаданий Геральдины на теорию вероятностей, эконометрику и микро.

По выборке из 100 наблюдений оказалось, что $y_1 = 20, y_2 = 30, y_3 = 20$. Геральдина предполагает, что все четыре дисциплины равновероятны.

1. Выпишите логарифмическую функцию правдоподобия $\ell(\mathbb{P})$;
2. Найдите оценку \hat{p} методом максимального правдоподобия в общем виде и для имеющейся выборки;
3. Найдите теоретическую информацию Фишера $I(p)$ для n наблюдений;
4. Найдите явно $I^{-1}(p)$;
5. Выведите формулы для статистик отношения правдоподобия, множителей Лагранжа и Вальда в общем виде;
6. Найдите значения статистик отношения правдоподобия, множителей Лагранжа и Вальда для имеющейся выборки;
7. Проверьте гипотезу H_0 с помощью трёх статистик на уровне значимости 5%.
8. (*) Обобщите формулы трёх статистик на случай произвольного количества дисциплин и произвольной гипотезы $H_0: p = p^0$.

9.4 Логарифмическая функция правдоподобия имеет вид

$$\ell(\theta) = a - \frac{1}{2}(\theta - h(y))'Q(\theta - h(y)),$$

где Q — постоянная симметричная матрица, а $h(y)$ — функция от выборки. Вектор параметров θ состоит из двух блоков, а матрица Q — из четырёх блоков

$$\theta = \begin{pmatrix} \theta_1 \\ \theta_2 \end{pmatrix}, \quad Q = \begin{pmatrix} A & B \\ B^T & C \end{pmatrix}$$

Настырный исследователь Никанор хочет проверить гипотезу $H_0: \theta_1 = \theta_1^0$ про часть параметров, входящих в вектор θ ;

1. Найдите неограниченную оценку метода максимального правдоподобия $\hat{\theta}^{UR}$;
2. Найдите ограниченную оценку метода максимального правдоподобия $\hat{\theta}^R$;
3. Выведите формулу для LR статистики;
4. Выведите формулу для LM статистики;
5. Выведите формулу для W статистики;
6. Какие из указанных формул равны?

9.5 Рассмотрим модель множественной регрессии $y = X\beta + u$, где регрессоры детерминистические, ошибки имеют многомерное нормальное распределение, а ковариационная матрица $\text{Var}(u)$ единичная. Разобьём вектор коэффициентов β на две части

$$\beta = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \end{pmatrix}$$

1. Докажите, что логарифмическая функция правдоподобия представима в виде

$$\ell(\theta) = a - \frac{1}{2}(\theta - h(y))'Q(\theta - h(y)),$$

2. Явно найдите матрицу Q и функцию $h(y)$;
3. Выведите формулу для LR , LM и теста Вальда для проверки гипотезы $H_0: \beta_1 = \beta_1^0$;
4. Как найденная формула отличается от обычной F статистики?
5. Как найденная формула упрощается для случая проверки гипотезы о незначимости регрессии в целом?

9.6 Рассмотрим модель множественной регрессии $y = X\beta + u$, где регрессоры детерминистические, ошибки имеют многомерное нормальное распределение, а ковариационная матрица $\text{Var}(u) = \sigma^2 I$. Разобьём вектор коэффициентов β на две части

$$\beta = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \end{pmatrix}$$

1. Докажите, что логарифмическая функция правдоподобия представима в виде

$$\ell(\theta) = a + (\theta - h(y))'Q(\theta - h(y)),$$

2. Явно найдите матрицу Q и функцию $h(y)$;
3. Выведите формулы для LR , LM и теста Вальда для проверки гипотезы $H_0: \beta_1 = \beta_1^0$;
4. Как найденные формулы отличаются от обычной F статистики?
5. Как найденные формулы упрощаются для случая проверки гипотезы о незначимости регрессии в целом?

10 Гетероскедастичность

10.1 Имеется три наблюдения

x_i	1	2	2
y_i	1	2	3

Экономэтр Антоний хочет оценить зависимость $y_i = \beta x_i + u_i$.

1. Найдите оценку $\hat{\beta}$ с помощью МНК;
2. Найдите стандартную ошибку $se(\hat{\beta})$ предполагая гомоскедастичность;

3. Найдите робастные к гетероскедастичности стандартные ошибки $se_{HC0}(\hat{\beta})$ и $se_{HC3}(\hat{\beta})$;
4. Найдите эффективную оценку $\hat{\beta}$, если дополнительно известно, что $\text{Var}(u_i|x_i) = \sigma^2(3x_i - 2)$;
5. Найдите эффективную оценку $\hat{\beta}$, если дополнительно известно, что

$$\text{Var}(u|X) = \begin{pmatrix} 4\sigma^2 & -\sigma^2 & 0 \\ -\sigma^2 & 9\sigma^2 & 0 \\ 0 & 0 & \sigma^2 \end{pmatrix}$$

- 10.2** Известно, что после деления каждого уравнения регрессии $y_i = \beta_1 + \beta_2 x_i + \varepsilon_i$ на x_i^2 гетероскедастичность ошибок была устранена. Какой вид имела дисперсия ошибок, $\text{Var}(\varepsilon_i)$?
- 10.3** Для линейной регрессии $y_i = \beta_1 + \beta_2 x_i + \beta_3 z_i + \varepsilon_i$ была выполнена сортировка наблюдений по возрастанию переменной x . Исходная модель оценивалась по разным частям выборки:

Выборка	$\hat{\beta}_1$	$\hat{\beta}_2$	$\hat{\beta}_3$	RSS
$i = 1, \dots, 30$	1.21	1.89	2.74	48.69
$i = 1, \dots, 11$	1.39	2.27	2.36	10.28
$i = 12, \dots, 19$	0.75	2.23	3.19	5.31
$i = 20, \dots, 30$	1.56	1.06	2.29	14.51

Известно, что ошибки в модели являются независимыми нормальными случайными величинами с нулевым математическим ожиданием. Протестируйте ошибки на гетероскедастичность на уровне значимости 5%.

- 10.4** Рассмотрим линейную регрессию $y_i = \beta_1 + \beta_2 x_i + \beta_3 z_i + \varepsilon_i$ по 50 наблюдениям. При оценивании с помощью МНК были получены результаты: $\hat{\beta}_1 = 1.21$, $\hat{\beta}_2 = 1.11$, $\hat{\beta}_3 = 3.15$, $R^2 = 0.72$.

Оценена также вспомогательная регрессия: $\hat{\varepsilon}_i^2 = \delta_1 + \delta_2 x_i + \delta_3 z_i + \delta_4 x_i^2 + \delta_5 z_i^2 + \delta_6 x_i z_i + u_i$. Результаты оценивания следующие: $\hat{\delta}_1 = 1.50$, $\hat{\delta}_2 = -2.18$, $\hat{\delta}_3 = 0.23$, $\hat{\delta}_4 = 1.87$, $\hat{\delta}_5 = -0.56$, $\hat{\delta}_6 = -0.09$, $R_{aux}^2 = 0.36$

Известно, что ошибки в модели являются независимыми нормальными случайными величинами с нулевым математическим ожиданием. Протестируйте ошибки на гетероскедастичность на уровне значимости 5%.

- 10.5** Найдите число коэффициентов во вспомогательной регрессии, необходимой для выполнения теста Уайта, если число коэффициентов в исходной регрессии равно k , включая свободный член.
- 10.6** Рассмотрим модель регрессии $y_i = \beta_1 + \beta_2 x_i + \beta_3 z_i + \varepsilon_i$, в которой ошибки ε_i независимы и имеют нормальное распределение $N(0, \sigma^2)$. Для $n = 200$ наблюдений найдите

1. вероятность того, что статистика Уайта окажется больше 10;
2. ожидаемое значение статистики Уайта;
3. дисперсию статистики Уайта.

- 10.7** Рассматривается модель $y_t = \beta_1 + \varepsilon_t$, где ошибки ε_t — независимые случайные величины с $\mathbb{E}(\varepsilon_t) = 0$ и $\text{Var}(\varepsilon_t) = t$. Найдите наиболее эффективную оценку неизвестного параметра β_1 в классе линейных по y и несмещённых оценок.

- 10.8** Эконометр Антоний исследует зависимость надоя коров в литрах в год, y_i , от дамми-переменной x_i , отвечающей за прослушивание коровами ежедневно Девятой симфонии, $y_i = \beta_1 + \beta_2 x_i + u_i$. Антоний раздобыл следующие данные:

Подвыборка	Размер	$\sum y_i$	$\sum y_i^2$
$x_i = 0$	$n_0 = 100$	200	4000
$x_i = 1$	$n_1 = 100$	300	5000

1. Найдите МНК-оценки β_1 и β_2 ;
2. Постройте 95%-ый доверительный интервал для β_2 предполагая гомоскедастичность u_i ;
3. Найдите робастную к гетероскедастичности оценку $\widehat{\text{Var}}_{HCO}(\hat{\beta})$;
4. Найдите робастную к гетероскедастичности оценку $\widehat{\text{Var}}_{HC3}(\hat{\beta})$;
5. Постройте 95%-ый доверительный интервал для β_2 с помощью скорректированной $se_{HCO}(\hat{\beta}_2)$;
6. Дополнительно предположив, что $\text{Var}(u_i|x_i) = \sigma^2(1 + 3x_i)$, найдите эффективную оценку $\hat{\beta}_2$ и постройте доверительный интервал для неё.

10.9 Эконометресса Прасковья использует традиционную оценку ковариационной матрицы, а эконометресса Мелони — оценку Уайта.

Какие оценки дисперсии $\hat{\beta}_1$ и формулы для t -статистики получают Прасковья и Мелони в модели $y_i = \beta_1 + u_i$?

10.10 Эконометресса Прасковья использует традиционную оценку ковариационной матрицы, а эконометресса Мелони — оценку Уайта.

Обе эконометрессы оценивают модель $y_i = \beta_1 + \beta_2 d_i + u_i$, где d_i — дамми-переменная, равна 0 или 1. Дамми-переменная делит выборку на две части. Обозначим количество наблюдений в «нулевой» части как n_0 , среднее — как \bar{y}_0 , и общую сумму квадратов — как TSS_0 . Аналогичные величины для «единичной» части выборки — n_1 , \bar{y}_1 и TSS_1 . И для всей выборки — n , \bar{y} , TSS .

1. Найдите оценки $\hat{\beta}_1$ и $\hat{\beta}_2$.
2. Найдите оценки $\widehat{\text{Var}}(\hat{\beta}_1)$ и $\widehat{\text{Var}}_W(\hat{\beta}_1)$. Верно ли, что $\widehat{\text{Var}}_W(\hat{\beta}_1) \geq \widehat{\text{Var}}(\hat{\beta}_1)$?
3. Найдите оценки $\widehat{\text{Var}}(\hat{\beta}_2)$ и $\widehat{\text{Var}}_W(\hat{\beta}_2)$. Верно ли, что $\widehat{\text{Var}}_W(\hat{\beta}_2) \geq \widehat{\text{Var}}(\hat{\beta}_2)$?
4. Найдите оценки $\widehat{\text{Cov}}(\hat{\beta}_1, \hat{\beta}_2)$ и $\widehat{\text{Cov}}_W(\hat{\beta}_1, \hat{\beta}_2)$.
5. Найдите оценки $\widehat{\text{Var}}(\hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_2)$ и $\widehat{\text{Var}}_W(\hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_2)$.

10.11 В модели $y_i = \beta x_i + \varepsilon_i$ предполагается гетероскедастичность вида $\text{Var}(\varepsilon_i) = \exp(\gamma_1 + \gamma_2 x_i)$ и нормальность ошибок.

1. Сформулируйте гипотезу о гомоскедастичности с помощью коэффициентов.
2. Выведите в явном виде оценку максимального правдоподобия при предположении о гомоскедастичности.
3. Выпишите условия первого порядка для оценки максимального правдоподобия без предположения о гомоскедастичности.
4. Выведите в явном виде формулу для LM теста множителей Лагранжа.

10.12 Для регрессии $y = X\beta + \varepsilon$ с $\mathbb{E}(\varepsilon) = 0$, $\text{Var}(\varepsilon) = \Sigma \neq \sigma^2 I$, оцененной с помощью обобщённого метода наименьших квадратов, найдите ковариационную матрицу $\text{Cov}(\hat{\beta}_{GLS}, \varepsilon)$

10.13 В оригинальном тесте Бройша-Пагана на гетероскедастичность два шага. Сначала строится основная регрессия y_i на некоторые регрессоры и получаются остатки \hat{u}_i . На втором шаге строится регрессия квадрата остатков \hat{u}_i^2 на переменные, от которых потенциально зависит условная дисперсия $\text{Var}(u_i|Z)$. Статистика Бройша-Пагана считается как $BP = ESS/2$, где ESS — объяснённая сумма квадратов регрессии второго шага. Оригинальный тест Уайта считается как $W = nR^2$, где R^2 — коэффициент детерминации регрессии второго шага.

1. Найдите отношение $\frac{nR^2}{ESS/2}$;
2. Найдите предел по вероятности $\text{plim} \frac{nR^2}{ESS/2}$;
3. Какое распределение имеют статистики BP и W ?
4. Какой вид имеет статистика множителей Лагранжа?

распотрошить статью BP на задачу, статья о похожести BP и W, отдельно Коэнкера про студентизированную версию

11 Логит, пробит и хоббит!

11.1 Бандерлог из Лога оценил логистическую регрессию по четырём наблюдениям и одному признаку с константой, получил $b_i = \hat{\mathbb{P}}(y_i = 1|x_i)$, но потерял последнее наблюдение:

y_i	b_i
1	0.7
-1	0.2
-1	0.3
?	?

1. Выпишите функцию правдоподобия для задачи логистической регрессии.
2. Выпишите условие первого порядка по коэффициенту перед константой.
3. Помогите бандерлогу восстановить пропущенные значения!

11.2 Рассмотрим логистическую функцию $\Lambda(w) = e^w / (1 + e^w)$.

1. Как связаны между собой $\Lambda(w)$ и $\Lambda(-w)$?
2. Как связаны между собой $\Lambda'(w)$ и $\Lambda'(-w)$?
3. Постройте графики функций $\Lambda(w)$ и $\Lambda'(w)$.
4. Найдите $\Lambda(0)$, $\Lambda'(0)$, $\ln \Lambda(0)$.
5. Найдите обратную функцию $\Lambda^{-1}(p)$.
6. Как связаны между собой $\frac{d \ln \Lambda(w)}{dw}$ и $\Lambda(-w)$?
7. Как связаны между собой $\frac{d \ln \Lambda(-w)}{dw}$ и $\Lambda(w)$?
8. Разложите $h(\beta_1, \beta_2) = \ln \Lambda(y_i(\beta_1 + \beta_2 x_i))$ в ряд Тейлора до второго порядка в окрестности точки $\beta_1 = 0$, $\beta_2 = 0$.

11.3 Винни-Пух знает, что мёд бывает правильный, $honey_i = 1$, и неправильный, $honey_i = 0$. Пчёлы также бывают правильные, $bee_i = 1$, и неправильные, $bee_i = 0$. По 100 своим попыткам добыть мёд Винни-Пух составил таблицу сопряженности:

	$honey_i = 1$	$honey_i = 0$
$bee_i = 1$	12	36
$bee_i = 0$	32	20

Винни-Пух использует логистическую регрессию с константой для прогнозирования правильности мёда с помощью правильности пчёл.

1. Какие оценки коэффициентов получит Винни-Пух?
2. Какой прогноз вероятности правильности мёда при встрече с неправильными пчёлами даёт логистическая модель? Как это число можно посчитать без рассчитывания коэффициентов?

11.4 Винни-Пух оценил логистическую регрессию для прогнозирования правильности мёда от высоты дерева (м) x_i и удалённости от дома (км) z_i : $\ln odds_i = 2 + 0.3x_i - 0.5z_i$.

1. Оцените вероятность того, что $y_i = 1$ для $x = 15$, $z = 3.5$.
2. Оцените предельный эффект увеличения x на единицу на вероятность того, что $y_i = 1$ для $x = 15$, $z = 3.5$.
3. При каком значении x предельный эффект увеличения x на единицу в точке $z = 3.5$ будет максимальным?

11.5 Придумайте такие три наблюдения для парной логистической регрессии, чтобы все x_i были разными, не все y_i были одинаковыми, а оценки логит-модели не существовали.

Какое решение задачи этой проблемы разумно предложить при большом количестве наблюдений?

11.6 При оценке логит модели $\mathbb{P}(y_i = 1) = \Lambda(\beta_1 + \beta_2 x_i)$ по 500 наблюдениям оказалось, что $\hat{\beta}_1 = 0.7$ и $\hat{\beta}_2 = 3$. Оценка ковариационной матрицы коэффициентов имеет вид

$$\begin{pmatrix} 0.04 & 0.01 \\ 0.01 & 0.09 \end{pmatrix}$$

1. Проверьте гипотезу о незначимости коэффициента $\hat{\beta}_2$.
2. Найдите предельный эффект роста x_i на вероятность $\mathbb{P}(y_i = 1)$ при $x_i = -0.5$.
3. Найдите максимальный предельный эффект роста x_i на вероятность $\mathbb{P}(y_i = 1)$.
4. Постройте точечный прогноз вероятности $\mathbb{P}(y_i = 1)$ если $x_i = -0.5$.
5. Найдите стандартную ошибку построенного прогноза.
6. Постройте 95%-ый доверительный интервал для $\mathbb{P}(y_i = 1)$ двумя способами (через преобразование интервала для \hat{y}_i^* и через дельта-метод).

11.7 Почему в пробит-модели предполагается, что $\varepsilon_i \sim \mathcal{N}(0; 1)$, а не $\varepsilon_i \sim \mathcal{N}(0; \sigma^2)$ как в линейной регрессии?

11.8 Что произойдёт с оценками логит-модели $\mathbb{P}(y_i = 1) = F(\beta_1 + \beta_2 x_i)$, их стандартными ошибками, если у зависимой переменной поменять 0 и 1 местами?

11.9 Исследователь Матвей оценил логит-модель по 10 тысячам наблюдений. $\hat{\mathbb{P}}(y_i = 1) = F(-0.5 + 1.2x_i)$. Переменная x_i — бинарная, 4 тысячи единиц и 6 тысяч нулей.

1. Сколько наблюдений с $y_i = 1$?
2. Сколько наблюдений с $y_i = 1$ и $x_i = 0$?
3. Сколько наблюдений с $y_i = 0$ и $x_i = 1$?

12 Эндогенность

12.1 Величины x_i , z_i и u_i имеют совместное распределение, задаваемое табличкой:

x_i	0	1	0	1
z_i	0	1	0	0
u_i	-1	-1	1	1
Вероятность	0.2	0.3	0.3	0.2

Рассмотрим модель $y_i = \beta x_i + u_i$.

1. Найдите $\text{plim } \hat{\beta}_{OLS}$;
2. Найдите $\text{plim } \hat{\beta}_{IV}$, если в качестве инструмента для x_i используется z_i ;

13 Большая сила о-малых

14 Решения

1.1.

1. (a) $\hat{\beta} = 13/9$
 c) $\hat{\beta} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i y_i}{\sum_{i=1}^n x_i^2}$
2. (a) $\hat{\beta}_1 = -1, \hat{\beta}_2 = 2$

$$c) \hat{\beta}_2 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}$$

1.2.

1. 0
2. 0
3. 0
4. $\sum x_i^2$

1.3.

1. $\hat{\theta} = \frac{\sum y_i(1+x_i)}{\sum (1+x_i)^2}$
2. $\hat{\theta} = \frac{\sum (y_i-1)x_i}{\sum x_i^2}$
3. $\hat{\theta} = \frac{\sum (y_i/x_i^2)}{\sum (1/x_i^3)}$
4. $\hat{\theta} = \sum ((y_i - z_i)(x_i - z_i)) / \sum (x_i - z_i)^2$

1.4. $\hat{\alpha} = 0, \hat{\beta} = 1$

1.5. Рассмотрим регрессию суммы $(y_i + z_i)$ на саму себя. Естественно, в ней

$$\widehat{y_i + z_i} = 0 + 1 \cdot (y_i + z_i).$$

Отсюда получаем, что $\hat{\alpha} + \hat{\gamma} = 0$ и $\hat{\beta} + \hat{\delta} = 1$.

1.6.

Исходя из условия, нужно оценить методом МНК коэффициенты двух следующих моделей:

$$y_i = \alpha + \beta x_i + \varepsilon_i$$

$$y_i = \frac{\gamma}{2} + \frac{\delta}{2} x_i + \frac{1}{2} v_i$$

Заметим, что на минимизацию суммы квадратов остатков коэффициент $1/2$ не влияет, следовательно:

$$\hat{\gamma} = 2\hat{\alpha}, \hat{\delta} = 2\hat{\beta}$$

1.7. Выпишем задачу:

$$\begin{cases} RSS = \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{\beta}_1 x_i - \hat{\beta}_2 z_i)^2 \rightarrow \min_{\hat{\beta}_1, \hat{\beta}_2} \\ \hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_2 = 1 \end{cases}$$

Можем превратить ее в задачу минимизации функции одного аргумента:

$$RSS = \sum_{i=1}^n (y_i - x_i - \hat{\beta}_2(z_i - x_i))^2 \rightarrow \min_{\hat{\beta}_2}$$

Выпишем условия первого порядка:

$$\frac{\partial RSS}{\partial \hat{\beta}_2} = \sum_{i=1}^n 2(y_i - x_i - \hat{\beta}_2(z_i - x_i))(x_i - z_i) = 0$$

Отсюда:

$$\sum_{i=1}^n (y_i - x_i)(x_i - z_i) + \hat{\beta}_2 \sum_{i=1}^n (z_i - x_i)^2 = 0 \Rightarrow \hat{\beta}_2 = \frac{\sum_{i=1}^n (y_i - x_i)(z_i - x_i)}{\sum_{i=1}^n (z_i - x_i)^2}$$

А $\hat{\beta}_1$ найдется из соотношения $\hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_2 = 1$.

1.8. Обозначив вес первого слитка за β_1 , вес второго слитка за β_2 , а показания весов за y_i , получим, что

$$y_1 = \beta_1 + \varepsilon_1, \quad y_2 = \beta_2 + \varepsilon_2, \quad y_3 = \beta_1 + \beta_2 + \varepsilon_3$$

Тогда

$$(300 - \beta_1)^2 + (200 - \beta_2)^2 + (400 - \beta_1 - \beta_2)^2 \rightarrow \min_{\beta_1, \beta_2}$$

$$\hat{\beta}_1 = \frac{800}{3}, \quad \hat{\beta}_2 = \frac{500}{3}$$

1.9. Можем воспользоваться готовой формулой для регрессии на константу:

$$\hat{\beta} = \bar{y} = \frac{10 + 10 + 3}{3} = \frac{23}{3}$$

(можно решить задачу $2(10 - \beta)^2 + (3 - \beta)^2 \rightarrow \min$)

1.10.

1. Да
2. Да
3. Нет

1.11.

1.12. Поскольку значения y остались теми же, $TSS_1 = TSS_2$.

Добавление ещё одного регрессора не уменьшит точность оценки, то есть $RSS_2 \leq RSS_1$, $ESS_2 \geq ESS_1$.

Тогда и коэффициент детерминации $R^2 = ESS/TSS$ не уменьшится, то есть $R_2^2 \geq R_1^2$.

1.13. Пусть \bar{y} — средний y до добавления нового наблюдения, \bar{y}' — после добавления нового наблюдения. Будем считать, что изначально было n наблюдений. Заметим, что

$$\bar{y}' = \frac{(y_1 + \dots + y_n) + y_{n+1}}{n+1} = \frac{n\bar{y} + y_{n+1}}{n+1} = \frac{n}{n+1}\bar{y} + \frac{1}{n+1}y_{n+1}$$

Покажем, что TSS может только увеличиться при добавлении нового наблюдения (остается неизменным при $y_{n+1} = \bar{y}$):

$$TSS' = \sum_{i=1}^{n+1} (y_i - \bar{y}')^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y} + \bar{y} - \bar{y}')^2 + (y_{n+1} - \bar{y}')^2 =$$

$$= \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 + n(\bar{y} - \bar{y}')^2 + (y_{n+1} - \bar{y}')^2 = TSS + \frac{n}{n+1}(y_{n+1} - \bar{y})^2$$

Следовательно, $TSS' \geq TSS$.

Также сумма RSS может только вырасти или остаться постоянной при добавлении нового наблюдения. Действительно, новое $(n+1)$ -ое слагаемое в сумме неотрицательно. А сумма n слагаемых минимальна при старых коэффициентах, а не при новых.

ESS и R^2 могут меняться в обе стороны. Например, рассмотрим ситуацию, где точки лежат симметрично относительно некоторой горизонтальной прямой. При этом $ESS = 0$. Добавим наблюдение — ESS вырастет, удалим наблюдение — ESS вырастет.

1.14.

1. R^2 упал до нуля.
2. Да, можно. Если добавить точку далеко слева внизу от исходного набора данных, то наклон линии регрессии будет положительный. Если далеко справа внизу, то отрицательный. Будем двигать точку так, чтобы поймать нулевой наклон прямой. Получим $ESS = 0$.

1.15. На две неизвестных a и b нужно два уравнения. Эти два уравнения — ортогональность вектора остатков плоскости регрессоров. А именно:

$$\begin{cases} \sum_i (y_i - \hat{y}_i) = 0 \\ \sum_i (y_i - \hat{y}_i) \hat{y}_i = 0 \end{cases}$$

В нашем случае

$$\begin{cases} -1 + (6-a) + (6-b) = 0 \\ -1 + (6-a)a + (6-b)b = 0 \end{cases}$$

Решаем квадратное уравнение и получаем два решения: $a = 4$ и $a = 7$. Итого: $a = 4$, $b = 7$.

1.16. Обе ситуации возможны.

2.1.

1. $f'(x) = 2x + 3$, $df = 2x dx + 3 dx$, $df = 1.3$
2. $df = 2x_1 dx_1 + 3 dx_1 \cdot x_2^3 + 3x_1 \cdot 3x_2^2 dx_2$, $df = -1.9$

2.2.

1. $A(dR)B$
2. $2r' dr$
3. $r'(A' + A)dr$
4. $R^{-1} \cdot dR \cdot R^{-1}$
5. $-\sin(r'r) \cdot 2r' dr$
6. $\frac{r'(A'+A)dr \cdot r'r - r'Ar2r'dr}{(r'r)^2}$

2.3.

1. $dQ(\hat{\beta}) = 2(y - X\hat{\beta})^T(-X)d\hat{\beta}$, $d^2Q(\hat{\beta}) = 2d\hat{\beta}^T X^T X d\hat{\beta}$

2. $dQ(\hat{\beta}) = 0$
3. $\hat{\beta} = (X^T X)^{-1} X^T y$

2.4.

1. $dQ(\hat{\beta}) = -2((y - X\hat{\beta})^T X + \lambda \hat{\beta}^T) d\hat{\beta}$, $d^2 Q(\hat{\beta}) = 2d\hat{\beta}^T (X^T X - \lambda I) d\hat{\beta}$
2. $dQ(\hat{\beta}) = 0$
3. $\hat{\beta} = (X^T X - \lambda I)^{-1} X^T y$

3.1.

1. $n = 5$
2. $k = 3$
3. $TSS = 10$
4. $RSS = 2$
5. $\hat{\beta} = \begin{pmatrix} \hat{\beta}_1 \\ \hat{\beta}_2 \\ \hat{\beta}_3 \end{pmatrix} = (X'X)^{-1} X'y = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$
6. $R^2 = 1 - \frac{RSS}{TSS} = 0.8$. R^2 высокий, построенная эконометрическая модель хорошо описывает данные

3.2. $\sum y_i^2 = \sum \hat{y}_i^2 + \sum \hat{\varepsilon}_i^2$, $TSS = ESS + RSS$,

3.3. $s\text{Corr}(\hat{y}, y) = \frac{s\text{Cov}(\hat{y}, y)}{\sqrt{s\text{Var}(\hat{y}) s\text{Var}(y)}}$

$s\text{Corr}(\hat{y}, y)^2 = \frac{(s\text{Cov}(\hat{y}, y))^2}{s\text{Var}(\hat{y}) s\text{Var}(y)}$

$R^2 \cdot TSS / (n - 1) \cdot ESS / (n - 1) = (s\text{Cov}(\hat{y}, y))^2 = (s\text{Cov}(\hat{y} - \bar{y}, y - \bar{y}))^2$ Отсюда можно понять, что ковариация для двухмерного случая равна произведению длин векторов $\hat{y} - \bar{y}$ и $y - \bar{y} = \sqrt{ESS}$ и \sqrt{TSS} на косинус угла между ними ($\sqrt{R^2}$). Геометрически скалярное произведение можно изобразить как произведение длин одного из векторов на проекцию второго вектора на первый. Если будет проецировать $y - \bar{y}$ на $\hat{y} - \bar{y}$, то получим как раз ESS — тот квадрат на рисунке, что уже построен.

$s\text{Cov}(\hat{y}, y) = \sqrt{ESS^2 / (n - 1)^2} = ESS / (n - 1)$

3.4. Спроецируем единичный столбец на «плоскость», обозначим его $1'$. Делаем проекцию y на «плоскость» и на $1'$. Далее аналогично.

3.5. Проекция y на \hat{y} это \hat{y} , поэтому оценки коэффициентов будут 0 и 1. Оценка дисперсии $\frac{RSS}{(n-2)ESS}$. Нарушены предпосылки теоремы Гаусса-Маркова, например, ошибки новой модели в сумме дают 0, значит коррелированы.

3.6. Либо в регрессию включена константа, либо единичный столбец (тут была опечатка, столбей) можно получить как линейную комбинацию регрессоров, например, включены дамми-переменные для каждого возможного значения качественной переменной.

3.7.

1. $s\text{Corr}(x, y) = \sqrt{0.84}$, $s\text{Corr}(y, z) = \frac{7}{10} \sqrt{\frac{35}{29}}$, $s\text{Corr}(x, z) = \frac{9}{10} \sqrt{\frac{5}{87}}$

$$2. \frac{\hat{\sigma}_x}{\hat{\sigma}_y} = \sqrt{\frac{0.6}{1.4}}, \frac{\hat{\sigma}_z}{\hat{\sigma}_y} = \sqrt{\frac{29}{35}}, \frac{\hat{\sigma}_x}{\hat{\sigma}_z} = \sqrt{\frac{15}{29}}$$

4.1.

4.2. Сферы с центром в начале координат. Проекция имеет хи-квадрат распределение с тремя степенями свободы. Для нахождения максимальной вероятности максимизируем функцию

$$\exp(-R^2/2) \cdot ((R+t)^3 - R^3) \rightarrow \max_R$$

, где R — радиус мякоти, а t — толщина кожуры апельсина. Оставляем только линейную часть по t и затем максимизируем.

Наибольшая вероятность попасть в апельсин радиуса $R = 1$.

5.1.

5.2.

$$1. \text{Var}(\varepsilon_1) = \text{Var}(\varepsilon)_{(1,1)} = 4 \cdot I_{(1,1)} = 4$$

$$2. \text{Var}(\beta_1) = 0, \text{ так как } \beta_1 \text{ — детерминированная величина.}$$

$$3. \text{Var}(\hat{\beta}_1) = \sigma^2(X'X)_{(1,1)}^{-1} = 0.5\sigma^2 = 0.5 \cdot 4 = 2$$

$$4. \widehat{\text{Var}}(\hat{\beta}_1) = \hat{\sigma}^2(X'X)_{(1,1)}^{-1} = 0.5\hat{\sigma}_{(1,1)}^2 = 0.5\frac{RSS}{5-3} = 0.25RSS = 0.25y'(I - X(X'X)^{-1}X')y = 0.25 \cdot 1 = 0.25$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{RSS}{n-k} = \frac{1}{2}.$$

$$5. \text{ Так как оценки МНК являются несмещёнными, то } \mathbb{E}(\hat{\beta}) = \beta, \text{ значит:}$$

$$\mathbb{E}(\hat{\beta}_1) - \beta_1^2 = \mathbb{E}(\hat{\beta}_1) - (\mathbb{E}(\hat{\beta}_1))^2 = \widehat{\text{Var}}(\hat{\beta}_1) = 0.25$$

$$6. \text{Cov}(\hat{\beta}_2, \hat{\beta}_3) = \sigma^2(X'X)_{(2,3)}^{-1} = 4 \cdot \left(-\frac{1}{2}\right) = -2$$

$$7. \widehat{\text{Cov}}(\hat{\beta}_2, \hat{\beta}_3) = \widehat{\text{Var}}(\hat{\beta})_{(2,3)} = \hat{\sigma}^2(X'X)_{(2,3)}^{-1} = \frac{1}{2} \cdot \left(-\frac{1}{2}\right) = -\frac{1}{4}$$

$$8. \text{Var}(\hat{\beta}_2 - \hat{\beta}_3) = \text{Var}(\hat{\beta}_2) + \text{Var}(\hat{\beta}_3) + 2\text{Cov}(\hat{\beta}_2, \hat{\beta}_3) = \sigma^2((X'X)_{(2,2)}^{-1} + (X'X)_{(3,3)}^{-1} + 2(X'X)_{(2,3)}^{-1}) = 4(1 + 1.5 + 2 \cdot (-0.5)) = 6$$

$$9. \widehat{\text{Var}}(\hat{\beta}_2 - \hat{\beta}_3) = \widehat{\text{Var}}(\hat{\beta}_2) + \widehat{\text{Var}}(\hat{\beta}_3) + 2\widehat{\text{Cov}}(\hat{\beta}_2, \hat{\beta}_3) = \hat{\sigma}^2((X'X)_{(2,2)}^{-1} + (X'X)_{(3,3)}^{-1} + 2(X'X)_{(2,3)}^{-1}) = \frac{1}{2} \cdot 1.5 = 0.75$$

$$10. \text{Var}(\beta_2 - \beta_3) = 0$$

$$11. \text{Corr}(\hat{\beta}_2, \hat{\beta}_3) = \frac{\text{Cov}(\hat{\beta}_2, \hat{\beta}_3)}{\sqrt{\text{Var}(\hat{\beta}_2)\text{Var}(\hat{\beta}_3)}} = \frac{-2}{\sqrt{4 \cdot 6}} = -\frac{\sqrt{6}}{6}$$

$$12. \widehat{\text{Corr}}(\beta_2, \beta_3) = \frac{\widehat{\text{Cov}}(\hat{\beta}_2, \hat{\beta}_3)}{\sqrt{\widehat{\text{Var}}(\hat{\beta}_2)\widehat{\text{Var}}(\hat{\beta}_3)}} = \frac{-\frac{1}{4}}{\sqrt{\frac{1}{2} \cdot \frac{3}{4}}} = -\frac{\sqrt{6}}{6}$$

$$13. (n-k)\frac{\hat{\sigma}^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-k}^2.$$

$$\mathbb{E}\left((n-k)\frac{\hat{\sigma}^2}{\sigma^2}\right) = n-k$$

$$\mathbb{E}\left(\frac{\hat{\sigma}^2}{2}\right) = 1$$

$$\mathbb{E}(\hat{\sigma}^2) = 2$$

14. $\hat{\sigma}^2 = \frac{RSS}{n-k} = \frac{1}{2}$

7.1.

7.2.

7.3.

7.4.

8.1.

1. $M = \begin{pmatrix} AC + BE & AD + BF \end{pmatrix}$

Предположим, что матрицы A и B имеют m строк. Тогда размерность блока $AC + BE = m \times p$, $AD + BF = m \times q$.

2. $M = \begin{pmatrix} CA + DB \\ EA + FB \end{pmatrix}$

Предположим, что матрицы A и B имеют n столбцов. Тогда размерность блока $CA + DB = p \times n$, $EA + FB = q \times n$.

3. $M = \begin{pmatrix} A^T & C^T \\ B^T & D^T \end{pmatrix}$

Блок A^T имеет размерность $p \times q$, $B^T = q \times q$, $C^T = p \times p$, $D^T = q \times p$.

8.2.

1. $M^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & 0 \\ 0 & B^{-1} \end{pmatrix}$

2. $M^{-1} = \begin{pmatrix} 0 & B^{-1} \\ A^{-1} & 0 \end{pmatrix}$

3. $M^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & -A^{-1}CB^{-1} \\ 0 & B^{-1} \end{pmatrix}$

4. $M^{-1} = \begin{pmatrix} A^{-1} & 0 \\ -B^{-1}CA^{-1} & B^{-1} \end{pmatrix}$

8.3.

1.

$$\begin{aligned} \left(\begin{array}{cc|cc} A & C & I & 0 \\ D & B & 0 & I \end{array} \right) &\sim \left(\begin{array}{cc|cc} I & A^{-1}C & A^{-1} & 0 \\ D & B & 0 & I \end{array} \right) \sim \left(\begin{array}{cc|cc} I & A^{-1}C & A^{-1} & 0 \\ 0 & B - DA^{-1}C & -DA^{-1} & I \end{array} \right) \sim \\ &\left(\begin{array}{cc|cc} I & A^{-1}C & A^{-1} & 0 \\ 0 & I & -(B - DA^{-1}C)^{-1}DA^{-1} & (B - DA^{-1}C)^{-1} \end{array} \right) \sim \\ &\left(\begin{array}{cc|cc} I & 0 & A^{-1} + A^{-1}C(B - DA^{-1}C)^{-1}DA^{-1} & -A^{-1}C(B - DA^{-1}C)^{-1} \\ 0 & I & -(B - DA^{-1}C)^{-1}DA^{-1} & (B - DA^{-1}C)^{-1} \end{array} \right) \end{aligned}$$

То есть $X = A^{-1} + A^{-1}C(B - DA^{-1}C)^{-1}DA^{-1}$.

2. Из равенства

$$\begin{pmatrix} A & C \\ D & B \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X & Z \\ Y & W \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} I & 0 \\ 0 & I \end{pmatrix}$$

получаем систему:

$$\begin{cases} AX + CY = I \\ DX + BY = 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} X = A^{-1}(I - CY) \\ DX + BY = 0 \end{cases}$$

Подставляя первое уравнение во второе, получим:

$$DA^{-1}(I - CY) = -BY \Rightarrow DA^{-1} = (DA^{-1}C - B)Y \Rightarrow I = (C - AD^{-1}B)Y \Rightarrow Y = (C - AD^{-1}B)^{-1}$$

И окончательно из второго уравнения:

$$DX = -B(C - AD^{-1}B)^{-1} \Rightarrow -(C - AD^{-1}B)B^{-1}DX = I \Rightarrow X = (A - CB^{-1}D)^{-1}$$

3.

$$\begin{aligned} (A - CB^{-1}D)(A^{-1} + A^{-1}C(B - DA^{-1}C)^{-1}DA^{-1}) = \\ I - CB^{-1}DA^{-1} + (C - CB^{-1}DA^{-1}C)(B - DA^{-1}C)^{-1}DA^{-1} = \\ I - CB^{-1}DA^{-1} + CB^{-1}(B - DA^{-1}C)(B - DA^{-1}C)^{-1}DA^{-1} = \\ I - CB^{-1}DA^{-1} + CB^{-1}DA^{-1} = I \end{aligned}$$

9.1.

1. $\ell = n \ln \lambda - \lambda \sum y_i$
2. $\hat{\lambda} = \frac{\sum y_i}{n} = \frac{1}{2}$
3. $I(\lambda) = \frac{n}{\lambda^2}$
4. $LR = 2(n \ln \frac{n}{\sum y_i} - n - n \ln \lambda_R + \lambda_R \sum y_i)$
 $LM = \left(\frac{n}{\lambda} - \sum y_i\right)^2 \frac{\lambda^2}{n}$
 $W = \left(\frac{\sum y_i}{n} - \lambda_R\right)^2 \frac{n}{\lambda^2}$
5. $LR \approx 61.37, LM = W = 100$
6. $\chi_{1,0.95}^2 = 3.84$, основная гипотеза отвергается.

9.2.

1. $\ell = n \ln \sqrt{2\pi} - \frac{1}{2} \sum (y_i - \beta x_i)^2$
2. $\hat{\beta}_{ML} = \frac{\sum y_i x_i}{\sum x_i^2} = 2.5$
3. $I(\beta) = \sum x_i^2$
4. $LR = -\sum (y_i - \hat{\beta}_{ML} x_i)^2 + \sum (y_i - \beta_R x_i)^2$
 $LM = \left(\sum (y_i x_i - \beta_R x_i^2)\right)^2 \cdot \frac{1}{\sum x_i^2}$
 $W = (\hat{\beta}_{ML} - \beta_R)^2 \sum x_i^2$
5. $LR = LM = W = 625$

6. $\chi^2_{1,0.95} = 3.84$, основная гипотеза отвергается.

9.3.

1. $\ell = const + y_1 \ln p_1 + y_2 \ln p_2 + y_3 \ln p_3 + (n - y_1 - y_2 - y_3) \ln(1 - y_1 - y_2 - y_3)$

2. $\hat{p} = \begin{pmatrix} y_1/n \\ y_2/n \\ y_3/n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.2 \\ 0.3 \\ 0.2 \end{pmatrix}$

3. $I(p) = \begin{pmatrix} \frac{n}{p_1} + \frac{n}{1-p_1-p_2-p_3} & \frac{n}{1-p_1-p_2-p_3} & \frac{n}{1-p_1-p_2-p_3} \\ \frac{n}{1-p_1-p_2-p_3} & \frac{n}{p_2} + \frac{n}{1-p_1-p_2-p_3} & \frac{n}{1-p_1-p_2-p_3} \\ \frac{n}{1-p_1-p_2-p_3} & \frac{n}{1-p_1-p_2-p_3} & \frac{n}{p_3} + \frac{n}{1-p_1-p_2-p_3} \end{pmatrix}$

4. $I^{-1}(p) = \begin{pmatrix} \frac{p_1(1-p_1)}{n} & -\frac{p_1 p_2}{n} & -\frac{p_1 p_3}{n} \\ -\frac{p_1 p_2}{n} & \frac{p_2(1-p_2)}{n} & -\frac{p_2 p_3}{n} \\ -\frac{p_1 p_3}{n} & -\frac{p_2 p_3}{n} & \frac{p_3(1-p_3)}{n} \end{pmatrix}$

9.4.

1. $\hat{\theta}^{UR} = h(y)$

2. $\theta^R = \begin{pmatrix} \theta_1^0 \\ h_2(y) - C^{-1} B^T (\theta_1^0 - h_1(y)) \end{pmatrix}$

3–6. $LR = LM = W = (\theta_1^0 - h_1(y))^T (A - BC^{-1} B^T) (\theta_1^0 - h_1(y))$

9.5.

2. $Q = \frac{1}{\sigma^2} X^T X$, $h(y) = (X^T X)^{-1} X^T y$

9.6.

10.1.

1. $\hat{\beta}_{OLS} = 11/9$

2. $se(\hat{\beta}) = \sqrt{5/162}$

3. $se_{HC0}(\hat{\beta}) = \sqrt{168}/81$, $se_{HC3}(\hat{\beta}) = \sqrt{2649}/180$

4. $\hat{\beta} = 7/6$

10.2. $\text{Var}(\varepsilon_i) = c x_i^4$

10.3. Протестируем гетероскедастичность ошибок при помощи теста Голдфельда- Квандта. $H_0 : \text{Var}(\varepsilon_i) = \sigma^2$, $H_a : \text{Var}(\varepsilon_i) = f(x_i)$

1. Тестовая статистика $GQ = \frac{RSS_3/(n_3-k)}{RSS_1/(n_1-k)}$, где $n_1 = 11$ — число наблюдений в первой подгруппе, $n_3 = 11$ — число наблюдений в последней подгруппе, $k = 3$ — число факторов в модели, считая единичный столбец.

2. Распределение тестовой статистики при верной H_0 : $GQ \sim F_{n_3-k, n_1-k}$

3. Наблюдаемое значение $GQ_{obs} = 1.41$

4. Область, в которой H_0 не отвергается: $GQ \in [0; 3.44]$
5. Статистический вывод: поскольку $GQ_{obs} \in [0; 3.44]$, то на основании имеющихся наблюдений на уровне значимости 5% основная гипотеза H_0 не может быть отвергнута. Таким образом, тест Голдфельда-Квандта не выявил гетероскедастичность.

10.4. Протестируем гетероскедастичность ошибок при помощи теста Уайта. $H_0 : \text{Var}(\varepsilon_i) = \sigma^2$, $H_a : \text{Var}(\varepsilon_i) = \delta_1 + \delta_2 x_i + \delta_3 z_i + \delta_4 x_i^2 + \delta_5 z_i^2 + \delta_6 x_i z_i$.

1. Тестовая статистика $W = n \cdot R_{aux}^2$, где n — число наблюдений, R_{aux}^2 — коэффициент детерминации для вспомогательной регрессии.
2. Распределение тестовой статистики при верной H_0 : $W \sim \chi_{k_{aux}-1}^2$, где $k_{aux} = 6$ — число регрессоров во вспомогательной регрессии, считая константу.
3. Наблюдаемое значение тестовой статистики: $W_{obs} = 18$
4. Область, в которой H_0 не отвергается: $W \in [0; W_{crit}] = [0; 11.07]$
5. Статистический вывод: поскольку $W_{obs} \notin [0; 11.07]$, то на основании имеющихся наблюдений на уровне значимости 5% основная гипотеза H_0 отвергается. Таким образом, тест Уайта выявил гетероскедастичность.

10.5. $k(k+1)/2$

10.6. 0.0752, 5, 10

10.7.

10.8.

10.9. Одинаковые.

10.10.

$$\widehat{\text{Var}}(\hat{\beta}_1) = TSS \frac{1}{n_0} \frac{1}{n-2}$$

$$\widehat{\text{Var}}(\hat{\beta}_1) = TSS_0 \frac{n}{n_0} \frac{1}{n_0} \frac{1}{n-2}$$

10.11. В предположении о гомоскедастичности, $\gamma_2 = 0$, оценка правдоподобия совпадает с МНК-оценкой, значит $\hat{\beta} = \sum y_i x_i / \sum x_i^2$. И $\hat{s}_i^2 = RSS/n$, значит $\hat{\gamma}_1 = \ln(RSS/n)$.

10.12.

$$\begin{aligned} \text{Cov}(\hat{\beta}_{GLS}, \varepsilon) &= \text{Cov}((X' \Sigma^{-1} X)^{-1} X' \Sigma^{-1} y, \varepsilon) = \\ &= \text{Cov}((X' \Sigma^{-1} X)^{-1} X' \Sigma^{-1} \varepsilon, \varepsilon) = \\ &= (X' \Sigma^{-1} X)^{-1} X' \Sigma^{-1} \text{Cov}(\varepsilon, \varepsilon) = \\ &= (X' \Sigma^{-1} X)^{-1} X' \Sigma^{-1} \Sigma = (X' \Sigma^{-1} X)^{-1} X' \end{aligned}$$

10.13.

11.1. $\hat{\mathbb{P}}(y_i = 1 | x_i) = \frac{1}{1 + \exp(-\beta_1 - \beta_2 x_i)}$

1. $loss(\beta_1, \beta_2) = -\sum_{i=1}^l \left([y_i = 1] \ln \frac{1}{1+\exp(-\beta_1-\beta_2 x_i)} + [y_i = -1] \ln \left(1 - \frac{1}{1+\exp(-\beta_1-\beta_2 x_i)} \right) \right)$
2. $\frac{\partial loss}{\partial \beta_1} = -\sum_{i=1}^l \left([y_i = 1] \cdot \frac{1}{1+\exp(\beta_1+\beta_2 x_i)} + [y_i = -1] \cdot (-1) \cdot \frac{1}{1+\exp(-\beta_1-\beta_2 x_i)} \right)$
3. $y_4 = 1, x_4 = 0.8$

11.2.

1. $\Lambda(w) + \Lambda(-w) = 1$
2. $\Lambda'(w) = -\Lambda'(-w)$
- 3.
4. $\Lambda(0) = 0.5, \Lambda'(0) = 0.25, \ln \Lambda(0) = -\ln 2$
5. $\Lambda^{-1}(p) = \ln \frac{p}{1-p}$
6. $\frac{d \ln \Lambda(w)}{dw} = \Lambda(-w)$
7. $\frac{d \ln \Lambda(-w)}{dw} = -\Lambda(w)$
- 8.

11.3.

1. Выпишем аппроксимацию функции потерь:

$$loss(\beta_1, \beta_2) \approx 100 \ln 2 + 6\beta_1 + 12\beta_2 + \frac{1}{2}(25\beta_1^2 + 2 \cdot 12\beta_1\beta_2 + 12\beta_2^2) \rightarrow \min_{\beta_1, \beta_2}$$

Взяв производные по β_1 и β_2 , получим $\hat{\beta}_1 = \frac{6}{13}, \hat{\beta}_2 = -\frac{19}{13}$.

2. $\hat{P}(honey_i = 1 | bee_i = 0) = \frac{1}{1+\exp(-6/13)} \approx 0.615$.

Это же число можно было получить из таблицы: $\frac{32}{32+20} \approx 0.61$.

11.4. Предельный эффект максимален при максимальной производной $\Lambda'(\hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_2 x + \hat{\beta}_3 z)$, то есть при $\hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_2 x + \hat{\beta}_3 z = 0$.

11.5. Ввести штраф в жанре LASSO или гребневой регрессии.

11.6. $z = \frac{\hat{\beta}_2}{se(\hat{\beta}_2)} = \frac{3}{0.3} = 10$, H_0 отвергается. Предельный эффект равен $\hat{\beta}_2 \Lambda'(-0.8) \approx 0.642$. Для нахождения $se(\hat{\beta})$ найдём линейную аппроксимацию для $\Lambda(\hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_2 x)$ в окрестности точки $\hat{\beta}_1 = 0.7, \hat{\beta}_2 = 3$. Получаем

$$\Lambda(\hat{\beta}_1 + \hat{\beta}_2 x) \approx \Lambda(\beta_1 + \beta_2 x) + \Lambda'(\beta_1 + \beta_2 x)(\hat{\beta}_1 - \beta_1) + \Lambda'(\beta_1 + \beta_2 x)x(\hat{\beta}_2 - \beta_2).$$

11.7. Если в пробит-уравнении ненаблюдаемой переменной домножить все коэффициенты и стандартную ошибку на произвольную константу, то в результате получится ровно та же модель. Следовательно, модель с $\varepsilon_i \sim \mathcal{N}(0; \sigma^2)$ не идентифицируема. Поэтому надо взять какое-то нормировочное условие. Можно взять, например, $\beta_2 = 42$, но традиционно берут $\varepsilon_i \sim \mathcal{N}(0; 1)$.

11.8.

11.9.

12.1.

15 Источники мудрости