ЛЕКЦИЯ 7. Качественные переменные в регрессии: как добавить "да" и "нет" в уравнение

Введение

На предыдущих лекциях вы не только научились строить регрессионные модели, но и начали смотреть на них критично.

Вы уже умеете:

подбирать количественные переменные,

собирать таблицы,

применять регуляризацию,

проверять допущения,

и даже **замечать, когда переменные "дублируют" друг друга**, вызывая мультиколлинеарность.

Но все эти переменные до сих пор имели одну общую черту:

они были числовыми. То есть вы могли напрямую измерять:

Сколько часов сна? Какой уровень стресса? Сколько баллов по шкале?

Однако в реальности вы часто сталкиваетесь с другим типом информации — **качественной**:

Пол: мужчина или женщина

Курит или не курит

Работает или не работает

Категория образования или профессии

Такие переменные — важны, но напрямую их **нельзя вставить в уравнение**.

Нельзя написать: "женщина * 3.5" — модель этого не поймёт.

у Именно здесь начинается новая важная глава в вашем аналитическом мышлении:

как превратить качественные признаки в то, с чем может работать регрессия, и как не потерять при этом смысл.

Сегодня вы узнаете:

что такое фиктивные переменные (dummy variables),

как они кодируются,

как интерпретируются,

и как сделать так, чтобы "женщина", "курит" или "бакалавр" стали частью вашей модели — **корректно, логично и понятно**.

Почему это важно?

Почти каждая реальная гипотеза содержит не только числовые, но и логические переменные:

"У женщин уровень стресса при одинаковой нагрузке выше, чем у мужчин"

"Работающие студенты спят меньше, чем неработающие"

"Курение влияет на уровень энергии независимо от физической активности"

Чтобы проверить такие гипотезы, нужно добавить в модель **качественные переменные**, и для этого используется приём, который называется **фиктивные переменные** (dummy variables).

Что такое фиктивная переменная?

Это способ перевести категорию в 0 и 1:

Женщина = 1, Мужчина = 0

Работает = 1, He работает = 0

Kурит = 1, Hе Kурит = 0

Теперь это можно вставить в уравнение как обычную переменную.

ДПример гипотезы

Гипотеза:

Женщины спят меньше мужчин при одинаковом уровне нагрузки.

📊 Таблица

Респондент	Стресс (х1)	Пол (женщина=1)	Время сна (у)
1	3	1	6.5
2	5	0	7.0
3	2	1	6.0
4	4	0	7.5
5	6	1	6.2

Формула модели

 $y = b_0 + b_1 * стресс + b_2 * женщина$

Здесь:

b₁ — как стресс влияет на сон

b₂ — разница во сне между женщинами и мужчинами

b_o — базовое значение сна **у мужчин**, при стрессе = 0

Как интерпретировать b₂?

Если $b_2 = -0.6$, это означает:

При одинаковом уровне стресса женщины спят в среднем на **0.6 часа меньше**, чем мужчины.

Если $b_2 = 0.4$:

Женщины спят на 0.4 часа больше, при одинаковом уровне стресса.

Как построить модель в Excel / Google Sheets

Google Sheets:

=LINEST(D2:D6, A2:B6, TRUE, TRUE)

Excel (русский язык):

=ЛИНЕЙН(D2:D6; A2:B6; ИСТИНА; ИСТИНА)

Где:

A2:A6 — стресс

B2:B6 — пол (женщина = 1, мужчина = 0)

D2:D6 — время сна

Что делать с переменными с 3 и более категориями?

Пример: образование — бакалавр / магистр / PhD

Выбираете **базовую категорию** (например, бакалавр), а остальные кодируете:

Образование	Магистр	PhD
Бакалавр	0	0
Магистр	1	0
Доктор наук (PhD)	0	1

Нельзя добавлять все 3 столбца — это создаст **идеальную корреляцию** (см. мультиколлинеарность).

Нужно всегда исключать одну категорию — она становится "базовой".

Частые ошибки

- 🗙 Вставить категорию как текст ("мужчина", "женщина")
- Х Добавить все 3 фиктивные переменные вместо к−1
- 💢 Не указать, какая категория является базовой
- Х Интерпретировать b₂ без понимания, что означает 0, а что 1

Использование ИИ

Инструмент	Для чего
ChatGPT	Поможет интерпретировать фиктивную переменную
Excel Copilot	Автоанализ категориальных данных
Notion AI	Поможет описать, что означает каждый коэффициент

О Запрещено

Не переводить категорию в числа

Использовать текстовые значения напрямую Игнорировать смысл "базовой" категории

Упрощать: "ну просто добавлю, чтобы было"

Вывод

Качественные переменные — это мост между реальной жизнью и цифрами.

Если вы умеете их правильно кодировать, вы расширяете аналитические возможности модели и делаете её ближе к реальному человеку.