

Двумерный анализ

Loginom Хакатон 2020. Секции 1, 3

Введение

В прошлом выпуске мы показали, как строить модель предрасположенности клиента совершить определенное действие (на примере повторного визита).

Но мы подробно не остановились на важной теме – **двумерном анализе**, а по сути, **оптимальном квантовании**, которое обязательно перед применением логистической регрессии и реализовано в компоненте **Конечные классы** платформы Loginom.

Двумерный анализ

В предсказательной аналитике уделяют большое внимание анализу связей между переменными. Самым простым и типичным является случай анализа взаимосвязи (сопряженности) двух переменных, так называемый **двумерным анализом**.

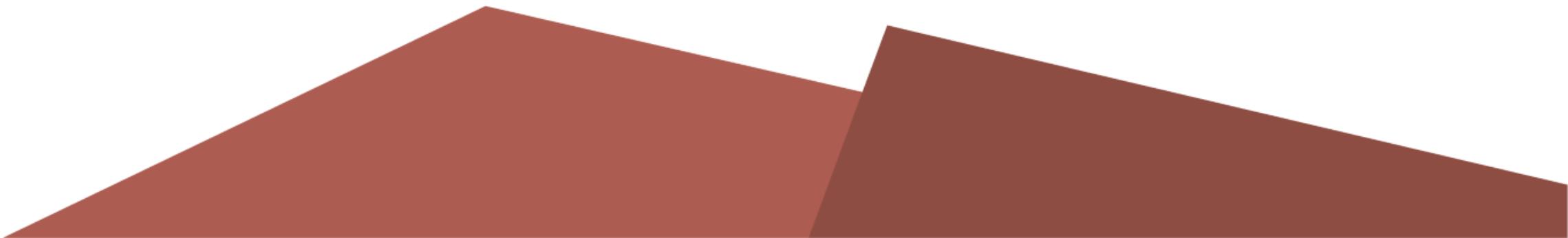
Формирование конечных классов (англ: Fine&Coarse Classing) как процесс оптимального квантования или биннинга (для непрерывных переменных) и снижения разнообразия категорий путем их объединения (для категориальных переменных) позволяет построить устойчивые модели оценки вероятности наступления события даже при использовании методов, линейных по своей сути (например, **логистическая регрессия**).

Двумерный анализ

Кроме того, процедуры формирования конечных классов позволяют получить два важных результата:

- оценить предсказательную силу отдельной переменной (анализ IV);
- оценить характер связи значения переменной с бинарной выходной переменной (анализ WoE).

Математика WoE-анализа



Первый шаг

Первый шаг в анализе взаимоотношений двух переменных является их перекрестная классификация, или построение таблицы сопряженности. Пример: реакция клиентов банка на предложение открыть кредитную карту (см. исходные данные в файле **Отклики.xls**).

Отклик	Уровень образования		
	низкий	высокий	Всего
Нет (0)	50	310	360
Да (1)	95	45	140
Всего	145	355	500

Второй шаг

Методика анализа двумерной таблицы:

- Пересчитать абсолютные частоты в проценты;
- Сравнить процентные показатели, полученные для подгрупп с разным уровнем независимой переменной, каждый раз внутри одной категории зависимой переменной.

Отклик	Уровень образования		
	низкий	высокий	Всего
Нет (0)	34,5%	87,3%	72%
Да (1)	65,5%	12,7%	28%
Всего	100%	100%	100%

WoE-анализ

WoE-анализ (Weight Of Evidence) или **совокупность доказательств** – статистический метод оценки влияния тех или иных факторов на справедливость некоторой гипотезы.

$$WoE_i = \ln \frac{N_i/N}{P_i/P}$$

где i – индекс признака, для которого вычисляется показатель WoE, N_i – число не-событий в группе, N – общее число не-событий, P_i – число событий в группе, P – общее число событий.

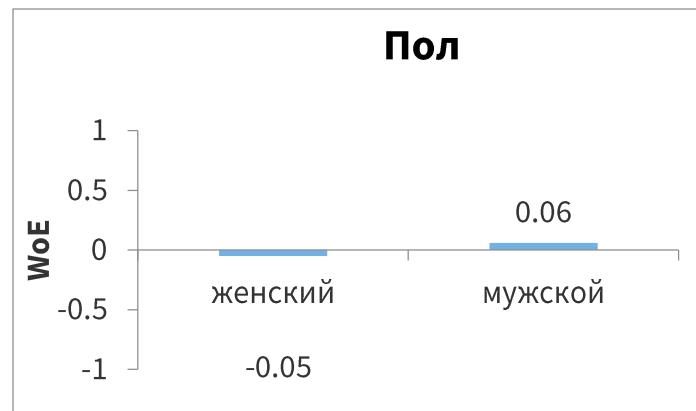
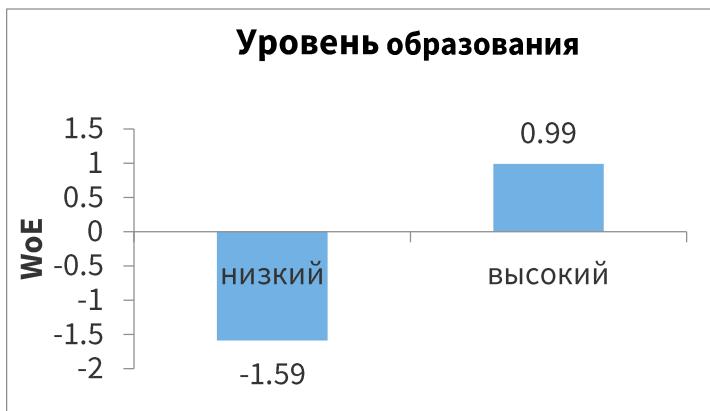
Гипотеза независимого поведения признаков: пропорция события и не-события в анализируемой подгруппе должна сохраняться такой же, как и для всей выборки в целом.

Интерпретация WoE-индексов

Если значение категории совпадает с событием большее число раз, чем с несобытием, то согласно формуле, под знаком логарифма будет значение меньше 1, что делает его отрицательным.

WoE < 0 указывает на большую вероятность появления события, а WoE > 0 - несобытия.

Индекс WoE есть **количественная мера предсказательной силы отдельной категории внутри переменной**.



Информационный индекс

WoE является промежуточным элементом для вычисления агрегированной величины, называемой информационным **индексом IV** (Information Value):

$$IV = \sum_{i=1}^K \left\{ \left(\frac{N_i}{N} - \frac{P_i}{P} \right) \cdot WoE_i \right\},$$

Информационный индекс отвечает за **предсказательную способность** (силу) всей переменной.

$$\begin{aligned} IV(\text{Уровень образования}) &= \left(\frac{50}{360} - \frac{95}{140} \right) \cdot (-1,59) + \left(\frac{310}{360} - \frac{45}{140} \right) \cdot (0,99) \\ &= 1,39. \end{aligned}$$

Значимость

С помощью значения IV можно оценить значимость (предсказательную силу) переменной с бинарной выходной переменной:

- $IV < 0,02$ - отсутствует;
- $0,02 \leq IV < 0,1$ - низкая;
- $0,1 \leq IV < 0,3$ - средняя;
- $IV \geq 0,3$ - высокая.

На практике предсказание отклика по одной, двум значимым переменным, сомнительна. При решении реальных задач приходится иметь дело с большим числом категориальных переменных, имеющих большее число уникальных значений, а также с непрерывными переменными.

Обработка непрерывной переменной

Идеи конечных классов для обработки непрерывной переменной те же самые. На первом шаге все уникальные значения переменной сортируются по возрастанию, и для каждого из них рассчитывается WoE-значение, а для всей переменной – индекс IV (начальные классы).

На следующем шаге производится итерационное формирование конечных классов путем присоединения соседних начальных классов последовательно начиная с первого с новым расчетом IV.

По сути, на каждой итерации выполняется поиск оптимальной точки разделения, на основе которой будут созданы два конечных класса. Это точка, в которой значение IV будет максимальным.

Процесс выполняется итерационно до тех пор, пока не будут достигнуты ограничения на максимально допустимое число конечных классов и минимальную долю примеров в классе.



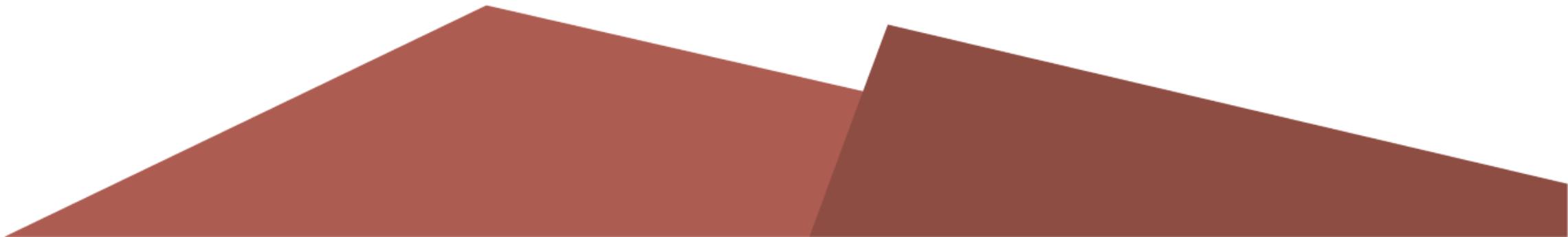
Применение

- Эффективное использование логистической регрессии.
- Переменные с отсутствующей значимостью можно не подавать на вход логистической регрессии.
- Из нескольких коррелирующих между собой переменных можно оставить одну с максимальным значением IV.

Пример

Пример расчетов можно посмотреть в файле **woe-анализ.xls**.

Работа в Loginom



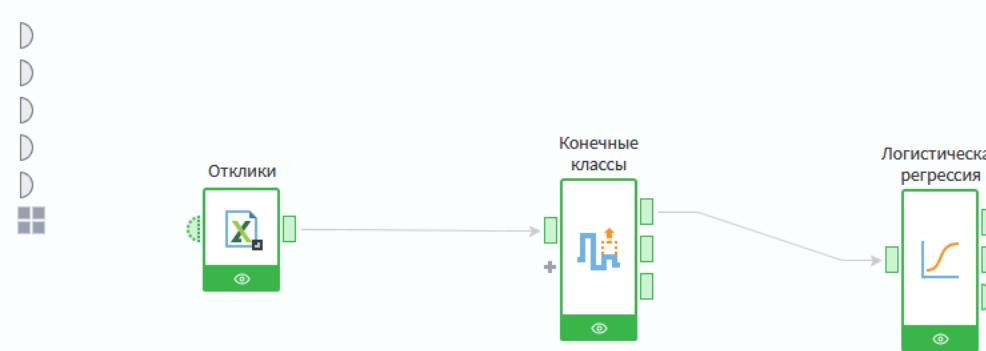
Файлы

Для дальнейшего понимания откройте сценарий **woe-анализ.lgp**.



Компоненты

- лог
- Data Mining
- Логистическая регрессия



Куб

Пакеты woe_анализ Модуль1 Сценарий Отклики Визуализаторы Куб

Уровень образования

Факты

Отклик

низкий высокий Итого:

	низкий	высокий	Итого:
Ложь	50	310	360
Истина	95	45	140
Итого:	145	355	500

Наблюдаем таблицу перекрестной классификации.

Куб

Пакеты woe_анализ Модуль1 Сценарий Отклики Визуализаторы Куб

Уровень образования

Факты

Отклик

низкий высокий Итого:

	низкий	высокий	Итого:
Ложь	50	310	360
Истина	95	45	140
Итого:	145	355	500

Наблюдаем таблицу перекрестной классификации.



Настройка

^ < > Пакеты woe_анализ Модуль1 Сценарий Конечные классы Настройка

?



Настройка назначений столбцов

Состояние входа

Не активировано

Активировать

№	Входные поля	Вид данных	Назначение
1	ab Уровень образования	Дискретный	<input checked="" type="checkbox"/> Входное
2	ab Пол	Дискретный	<input checked="" type="checkbox"/> Входное
3	0/1 Отклик	Дискретный	<input checked="" type="checkbox"/> Выходное

Назначение столбца

Выходное



Назад



Далее

Настройки выходного поля

Настраиваемое значение "события"

true

Далее берем узел Конечные классы и настраиваем
столбцы: Уровень образования, Пол – входные,
Отклик – выходное, событие - true



Настройка

^ < > Пакеты woe_анализ Модуль1 Сценарий Конечные классы Настройка

?



Настройка назначений столбцов

Состояние входа

Не активировано

Активировать

№	Входные поля	Вид данных	Назначение
1	ab Уровень образования	Дискретный	<input checked="" type="checkbox"/> Входное
2	ab Пол	Дискретный	<input checked="" type="checkbox"/> Входное
3	0/1 Отклик	Дискретный	<input checked="" type="checkbox"/> Выходное

Назначение столбца

Выходное



Назад



Далее

Настройки выходного поля

Настраиваемое значение "события"

true

Далее берем узел Конечные классы и настраиваем
столбцы: Уровень образования, Пол – входные,
Отклик – выходное, событие - true

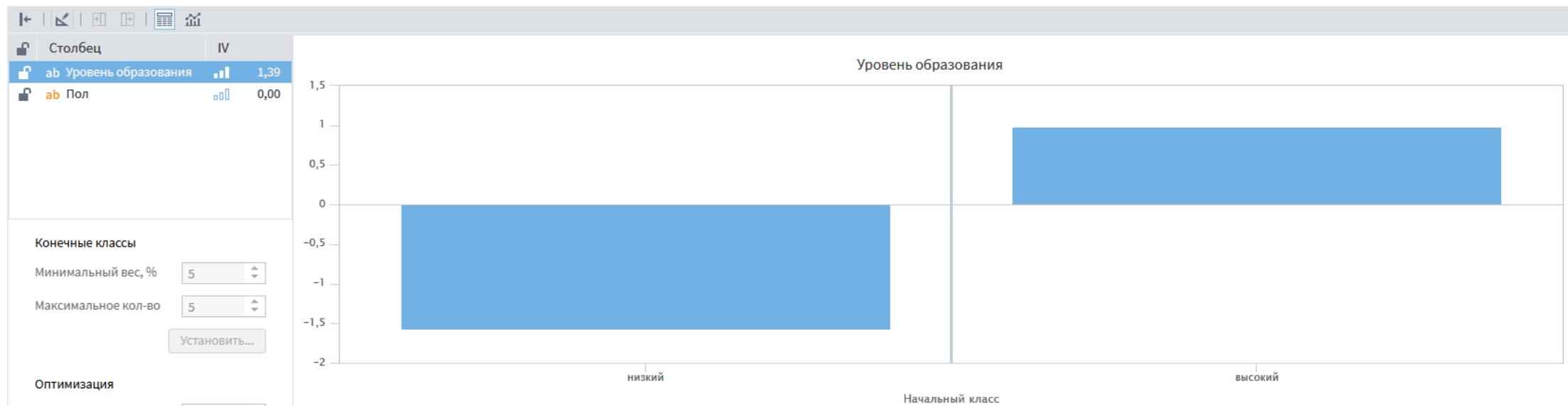


Настройка конечных классов

Состояние входа

Вход активирован

Активировано



На следующем шаге мы видим диаграмму WoE-индексов, таблицу с показателями и значения IV для переменных. Здесь можно вмешаться в автоматический расчет и сдвинуть границы в любую сторону.

1.38793596177...