

ОТЧЕТ О ПРОДЕЛАННОЙ РАБОТЕ КОМАНДЫ "EXCELLENT'S" НА ДАТАТОНЕ МАГАСТРАТУРЫ МФТИ И SKILLFACTORY

- **К**АКОЙ САМЫЙ ВАЖНЫЙ АТРИБУТ НОВОГОДНЕГО ПРАЗДНИКА?

- Ну конечно же ёлка!

ИДЕЯ, ПОСТАНОВКА ЗАДАЧИ И МОДЕЛЬ ИТОГОВОГО РЕЗУЛЬТАТА

Устанавливать в новогодние праздники украшенную елку - хорошая традиция в российских семьях. С каждым годом все больше и больше жителей нашей страны отказываются от покупки срубленных живых деревьев, это не экологично и не

практично, когда можно один раз купить хорошую искусственную ель, которая прослужит хозяевам многие годы. Но как выбрать посредствам самую крепкую, качественную, красивую, словом, лучшую? Вопрос сложный и наша команда в рамках дататона магистратуры «Науки о данных» решила помочь россиянам с выбором, проанализировав предложения на одном из самых популярных маркетплейсов в России - в интернет-магазине «Wildberries».







Мы решили выяснить какой размер и материал самые популярные, какой самый продаваемый бренд и изготовитель, ценятся ли на елках шишки или украшения в виде инея и вообще - на что обращают внимание покупатели, заказывая в магазине новогоднюю елку.

Естественно для анализа нам понадобились данные. В нашей науке все крутится вокруг данных, а сами данные конечно получаются не из воздуха, они добываются! И это далеко не просто, поэтому остановимся на этом вопросе подробнее:

МЕТОДОЛОГИЯ ПОЛУЧЕНИЯ ДАННЫХ

- ОДИН ПАРСЕР -ХОРОШО, НО ДВА ГОРАЗДО ЛУЧШЕ! Наша команда применила парсер специально разработанный для поиска информации по API "Wildberries". То есть вот наш первый источник https://www.wildberries.ru/webapi/menu/main-

menu-ru-ru.json

Командой были написаны функции с учетом особенностей продукта + добавлено описание функций и комментарии к коду, мы решили написать код, который переводит данные в формат excel:



https://github.com/calabarOlga/dataton_christmas_tree/blob/main/notebooks/Парсер_Елки.ipynb

В итоге мы получили 9207 строк по категории новогодние елки. Мы сразу обратили внимание, что ценность представляют следующие столбцы, отмеченные на рисунке ниже красными стрелками:

	•			1				♣		
Nº	Наименование	id	Скидк	Цена	Цена со скидкс ▼	Бренд	id бренд ▼	feedback s 🔻	rating	Ссылка
0										https://www.wildberries.ru/catalog/1
	Елка Искусственная Сосна с инеем	17371820	73	11281	3045	Елка Иску	593476	10969	5	7371820/detail.aspx?targetUrl=BP
1										https://www.wildberries.ru/catalog/4
	Ёлка искусственная новогодняя 210 180	41832891	73	9750	2632	Елки РФ	515496	931	5	1832891/detail.aspx?targetUrl=BP
2										https://www.wildberries.ru/catalog/1
	Елка Искусственная Сосна с инеем	17371819	73	9480	2559	Елка Иску	593476	10969	5	7371819/detail.aspx?targetUrl=BP
3										https://www.wildberries.ru/catalog/4
	Ель "Кавказская Люкс" 2,2 м	45732805	15	13552	11519	Новая ёль	70008	427	5	5732805/detail.aspx?targetUrl=BP

На первый взгляд наиболее интересные в плане аналитики — это цена, количество отзывов и рейтинг, однако этих характеристик очень мало для анализа. И тогда мы решили обратить более пристальное внимание на столбец «наименование», поскольку в нем скрыты характеристики елок, которые мы хотели бы исследовать, но вот «изъять» их было очень сложно. Чисто для эксперимента мы попробовали выделить такую характеристику как высота, пользуясь исключительно любимым

всеми членами команды инструментом Excel.

Ель "Кавказская Люкс" 2,2 м

Ёлка искусственная новогодняя 210 180 150 120 см с шишками
Елка Искусственная Сосна с инеем

Ёлка искусственная новогодняя 210 180 150 120 см с шишками
Елка искусственная новогодняя 210 180 150 120 см с шишками
Елка искусственная Елка новогодняя Карпатская 180см

Простой формулой, удалось вычленить из описания цифры, и потом формулами и фильтром очищать данные. Мы увидели, что в выборку попали гирлянды, подставки, ветки, шарики и прочие - все без сожаления удалили (эксперимент же).

Потом удалили строки, где за одну цену указывались елки разных размеров. В итоге осталось чуть больше половины - 4804 строчки. Работая далее с описанием, мы путем нехитрой комбинации фильтров выделили следующие категории и заполнили пропуски:

КАТЕГОРИЯ	ОСНОВНОЙ ШИШКИ ИНЕЙ РАЗМЕЩЕН ПОДСТАВКА ЦВЕТ СВЕТОЭЛЕМ ОПИСАНИЕ ИВ ТОВАРА. МАТЕРИАЛ ИЕ ТОВАРА.	Bыстота в CAHTИМЕТР AX	PRODUCT_ID	SALE	COST	COST+SALE BRAND	BREBD_ID	FEEDBACKS	RATING ССЫЛКА НА САЙТЕ
	НЕТ ДАННЫНЕТ ДАННЫНЕТ ДАННЫНЕТ ДАННЫНЕТ ДАННЫНЕТ ДАННЫНЕТ ДАННЫ		99471643	5	6741	6403 Фабрика Ел	548043	1460	5 https://www
ЕЛЬ	НЕТ ДАННЫ	200	99473722	5	7789	7399 Фабрика Ел	548043	1460	5 https://wwv
ЕЛЬ	ЛИТАЯ НЕТ ДАННЫ НЕТ ДАННЫ НЕТ ДАННЫ НЕТ ДАННЫ НЕТ ДАННЫ Премиум N		49688665	39	24000	14640 Бифорес	93248	161	5 https://www
ЕЛЬ	НЕТ ДАННЫ		99473708	45	8545	4699 Фабрика Ел	548043	1460	5 https://wwv
ЕЛЬ	ЛИТАЯ НЕТ ДАННЫ НЕТ ДАННЫНЕТ ДАННЫ НЕТ ДАННЫНЕТ ДАННЫ Дриада Нов	185	49688664	38	24000	14880 Бифорес	93248	195	5 https://www

Посмотреть этот набор данных можно здесь:

https://github.com/calabarOlga/dataton_christmas_tree/blob/main/data/елкиExcel.xlsx

Но этих данных было очень мало для анализа, более 70 % столбцов с характеристиками, которые удалось выделить из описания, были пустыми, очевидно, что их просто необходимо было заполнить реальными данными (а никак ни чем-то средним).



Вот, пожалуй, единственный очевидный график, который мы приведем здесь по данному датасету. Плюс команде захотелось посмотреть и другие статистики: сколько раз купили, вес, упаковка, сопутствующие товары. Тогда мы разработали еще один парсер, который получает данные непосредственно со страниц сайта:

https://catalog.wb.ru/catalog/new_year1/catalog?appType=1&curr=rub&dest=-1075831,-7[...]0,69,1,48,22,66,31,40&sort=popular&spp=0&subject=260;7295;3738

Вот код этого замечательного инструмента:

https://github.com/calabarOlga/dataton_christmas_tree/blob/main/notebooks/Парсер_Елки_Страни цы_Продукта.ipynb

Парсер оказался очень продуктивным, он работал по ссылкам, полученным в результате отработки первого парсера (последний столбец на рисунке выше озаглавленный «ссылка») и получал данные о количестве покупок и дополнительные характеристики, <u>УЖЕ</u> разделенные по категориям (а не так как в первом выходе в виде строки в колонке наименование). Однако задача оказалось не из легких, простой код работал очень долго, пришлось запускать его на нескольких машинах. Не удалось избежать и технических проблем виде перебоя с интернетом, которые вынудили нас запускать код повторно, но мы справились и получили 3 замечательных файла:

```
df1=pd.read_excel('ind_from_0_to_5000.xlsx')
df2=pd.read_excel('ind_from_5001_to_7000.xlsx')
df3=pd.read_excel('ind_from_7001_to_10000.xlsx')
```

Посмотреть их можно в репозитарии:

https://github.com/calabarOlga/dataton_christmas_tree/tree/main/data

Завершая раздел по получению данных, стоит отметить, просмотр и беглая проработка Excel первых результатов подсветила проблемы, с которыми мы столкнемся в дальнейшем, это и лишние товары типа подставок и неуточненный размер елок (сразу несколько вариантов при одинаковой цене)



СБОР ДАТАСЕТА

Итак, второй этап работы состоял в том, что нам необходимо было соединить в один 4 таблицы с данными и выделить из столбца «описание» значимые признаки. Мы решили сразу исключить те признаки, содержащиеся в дополнительном описании, в которых было менее 1000 значений.

Для начала мы объединили в одну три таблицы, получившиеся в результате отработки второго парсера и соединили его по строкам с первоначальной таблицей (для проверки корректности соединения мы сохранили нумерацию строк, как своего рода id, и естественно проверили глазами). Все получилось очень даже приятно. Далее мы разбили наш столбец описание

- НУЖЕН ЗАКОН О ТОМ КАК ОПИСЫВАТЬ ТОВАР В ИНТЕРНЕТ- МАГАЗИНЕ, ИНАЧЕ DS СОЙДУТ С УМА!

получили дополнительные столбцы:
['Конструкция елки', 'Подсветка',
'Страна производства', 'Высота
упаковки', 'Длина упаковки',
'Особенности елки', 'Тип елки', 'Высота
елки', 'Ширина упаковки', 'Вес с
упаковкой (кг)', 'Назначение подарка',
'Материал елки', 'Повол', 'Количество

ветвей', 'Комплектация']

на категории с учетом оговоренного условия, что признак встречается не менее 1000 раз. В итоге мы

Промежуточный «склеенный» датасет получился вот такой:

 $\frac{https://github.com/calabarOlga/dataton_christmas_tree/blob/main/data/final_data_for_cleaning_and_working_with_gaps.xlsx$

А код, которым мы пользовались, можно посмотреть вот здесь:

https://github.com/calabarOlga/dataton_christmas_tree/blob/main/notebooks/Сбор_итогового_дата сета_и_выделение_дополнительных_фичей.ipynb

ОЧИСТКА ДАННЫХ:



Над очисткой данных работали всей командой. В самом первом приближении мы поняли, что строки 'Назначение подарка' и 'Повод' абсолютно бесполезны, поскольку содержали такие банальные истины как: «подарок в семью», «елка в дом», «дедушке», «в детскую», «на новогоднее торжество», and so on. - Соответственно эти характеристики удалили без жалости.

Далее приступили к очистке:

- 1) Первым делом мы заполнили пропущенные значения в столбце «Страна производитель», а имеющиеся значения привели в строковый формат, и дополнили данные о производителе, теми, что были в наименовании, но были пропущены в анализируемом столбце
- 2) Далее удалили из данных строки, которые содержали сведения о сопутствующих товарах: таких как подставки, венок, юбка и т. д.



- 3) Скорректировали данные в столбце подсветка (1- есть, 0 нет)
- 4) Огромная работа была проделана по определению высоты елки, данные были записаны в метрах, миллиметрах, сантиметрах, содержали лишние символы и значения. При отсутствии данных подтягивали их колонки «название».
- 5) Аналогичным образом проведена обработка столбца «высота упаковки» и «ширина упаковки», «вес с упаковкой»
- 6) Из-за неполноты (менее 70%) мы решили полностью удалить сведения по столбцам «Конструкция елки, количество ветвей, комплектация елки, особенности елки, тип елки и материал елки. Попытка заполнить их из названия была чревата возможным искажением мы не стали рисковать
- 7) Пропуски значений по высоте елки заполнили с учетом разбиения елок на категории по высоте, ширине и весу упаковки
- 8) Удалили 260 оставшихся дубликатов
- 9) В итоге мы получили 6221 строчку полностью заполненных и готовых для анализа данных

Весь процесс в ноутбуках, ввиду сложностей командной работы очистку проводили в 2 этапа:

1) Первая очистка:

Ноутбук:

https://github.com/calabarOlga/dataton_christmas_tree/blob/main/notebooks/Очистка_перв ый_этап.ipynb

Данные:

https://github.com/calabarOlga/dataton_christmas_tree/blob/main/data/cleaned_up_transformed_data.xlsx

2) Вторая очистка:

Ноутбук:

https://github.com/calabarOlga/dataton_christmas_tree/tree/main/notebooks/final_data.ipy
nb - итоговый ноутбук или вот тут:

https://disk.yandex.ru/d/Z0V6LVp3pDiM2g

Данные:

https://github.com/calabarOlga/dataton_christmas_tree/blob/main/data/final_data_for_analysis.xlsx — вот он итоговый датасет!!!



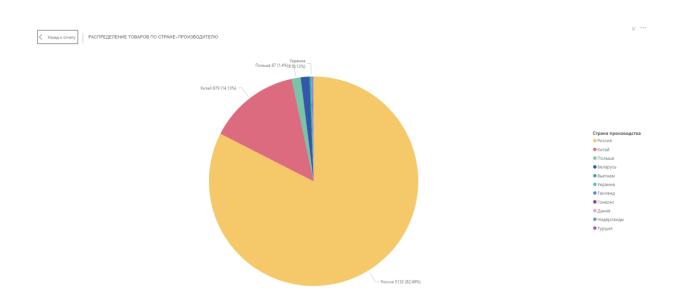
АНАЛИЗ ДАННЫХ:



Полученные данные позволяют проводить аналитику, по сочетаниям разных категорий. И это очень интересно. К сожалению, времени у команды было очень не много, поэтому покажем лишь некоторые из возможных аналитических выкладок:

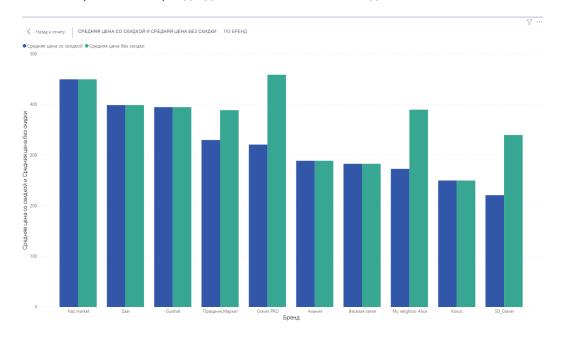
Вот распределение по странам производителям, мы видим, что Российские производители - 83 % рынка заработали на елках более 46 миллионов рублей (цена с учетом скидки)!

Страна производитель	Количество товара	сколько раз купили	Сколько заплатили за елки	Средний рейтинг	
Таиланд	6	90	66026	5,00	
Украина	8	85	60979	4,13	
Турция	1	30	7874	4,00	
Дания	4	105	15730	3,75	
Беларусь	83	2780	720747	3,19	
Гонконг	4	565	4896	2,75	
Россия	5132	315745	46585136	1,81	
Польша	87	580	1171822	1,54	
Вьетнам	13	215	121796	1,46	
Китай	879	88520	4346041	1,29	
Нидерланды	4	10	202234	0,75	
Общий итог	6221	408725	53303281		

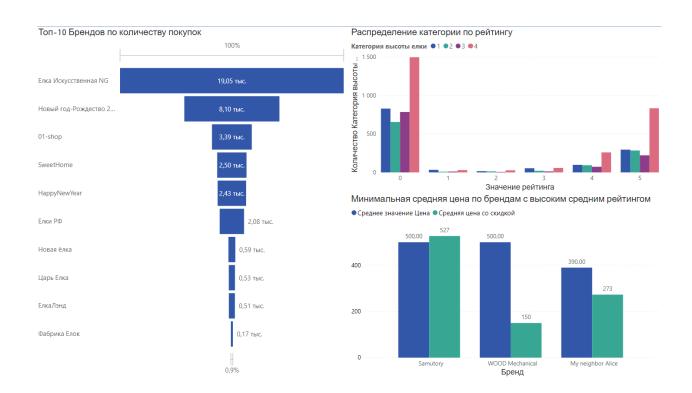




Мы можем посмотреть какие бренды делают максимальные скидки:



А вот анализ лучших брендов в срезе количества покупок и высоты, мы видим, например, что елки средней категории сильно уступают по количеству маленьким и самым высоким. Если вы ищите маленькую елочку по хороший выбор по соотношению цена - рейтинг будут бренды: Samutory, WOOD Mechanical и My neighor Alise, ну а наиболее покупаемый бренд на Wildberries - это Китайский производитель «Елка Искусственная NG»

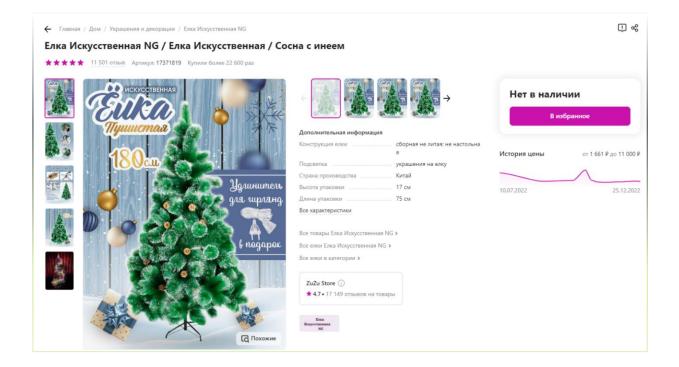




А вот и ответ на вопрос - какая елка лучшая:



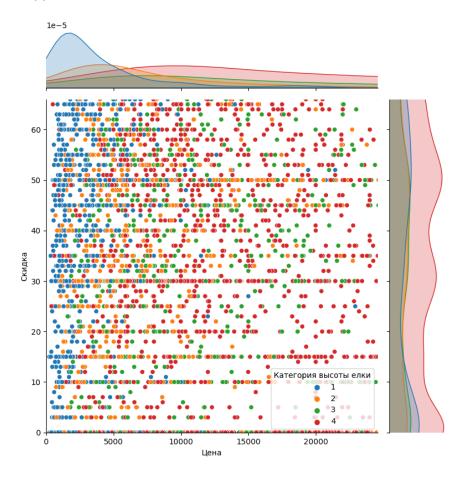
	сколько раз купили	Средний рейтинг	количество отзывов		
Код товара:	17371819				
Наименование:	именование: Елка Искусственная Сосна с инеем				
Страна производитель:	Китай				
подстветка: нет				10969	
Цена:	идка: 73				
Скидка:			5		
Цена со скидкой:					
Бренд:	Елка Искусственная NG				
Ссылка:	https://www.wildberries.ru/catalog/17371819/detail.aspx?ta rgetUrl=BP			ı	



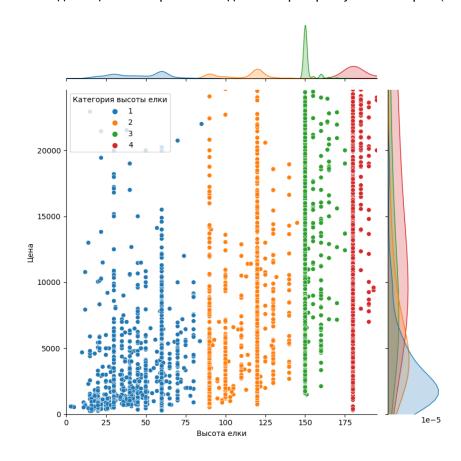
Не будем забывать и про возможности визуализации на python. Приведем несколько удачных визуализаций:

Вот интересный график, на котором можно увидеть закономерность распределения цены и скидок в зависимости от категории елки по высоте, мы видим, что самые маленькие елки наиболее дешевые, самые популярные скидки 15, 20,30, 50, 60 %





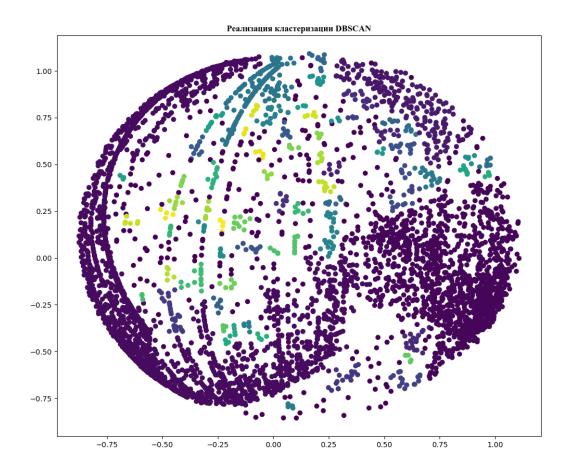
Неплохо визуализируется и самая очевидная зависимость, цена от высоты елки, распределение выглядит еще более ярким если добавить раскраску по категории (высота):



Уникальный по красоте и полезности получился график реализованной кластеризации значимых негабаритных числовых признаков:

```
'Скидка',
'Цена',
'Цена со скидкой',
'feedbacks',
'rating',
'Количество раз купили',
```

Его цель распределить «без учителя» товары на кластеры, рекомендованные к покупке (синий, желтый и зеленый цвета с оттенками) и не рекомендованные (фиолетовый):



Итак, мы готовы рекомендовать покупателям лучшие елки на «Wildberries»!

Это далеко не все возможности собранного датасета, он готов к реализации и других задач машинного обучения, скажем ничего не мешает выявить коэффициенты характеристик, наиболее существенно влияющих на цену, есть вариант определения реальной цены и «фиктивных скидок». А можно выбрать себе елку-мечты просто настроив фильтры столбцов по желаемым характеристикам в Excel. Наш датасет может помочь покупателю, но, наверное, сейчас главное, что он помог нашей команде сработаться, реально погрузиться в профессию и неплохо прокачаться.

С благодарность! Команда «Excellen's»