

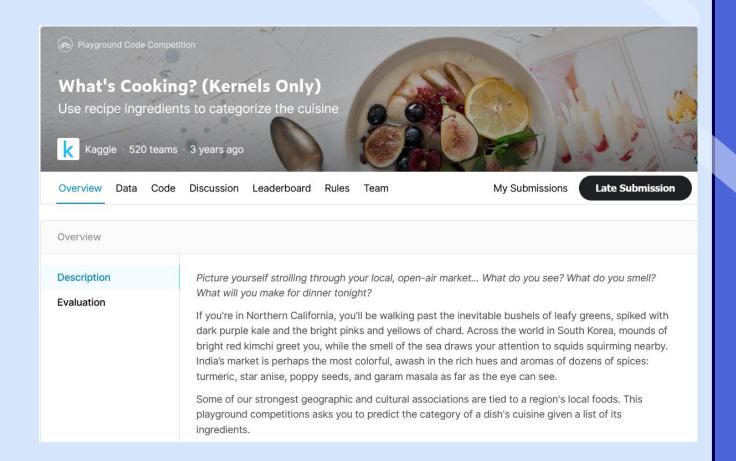
Цели

 Разработать модель для решения задачи многоклассовой классификации.

Задачи

- Изучить и проанализировать данные
- Выбрать модель, удовлетворяющую условию и данным
- Получить предсказания модели для тестовой выборки
- Сформулировать выводы

В задании использовался датасет из соревнования с платформы Kaggle (Соревнование)

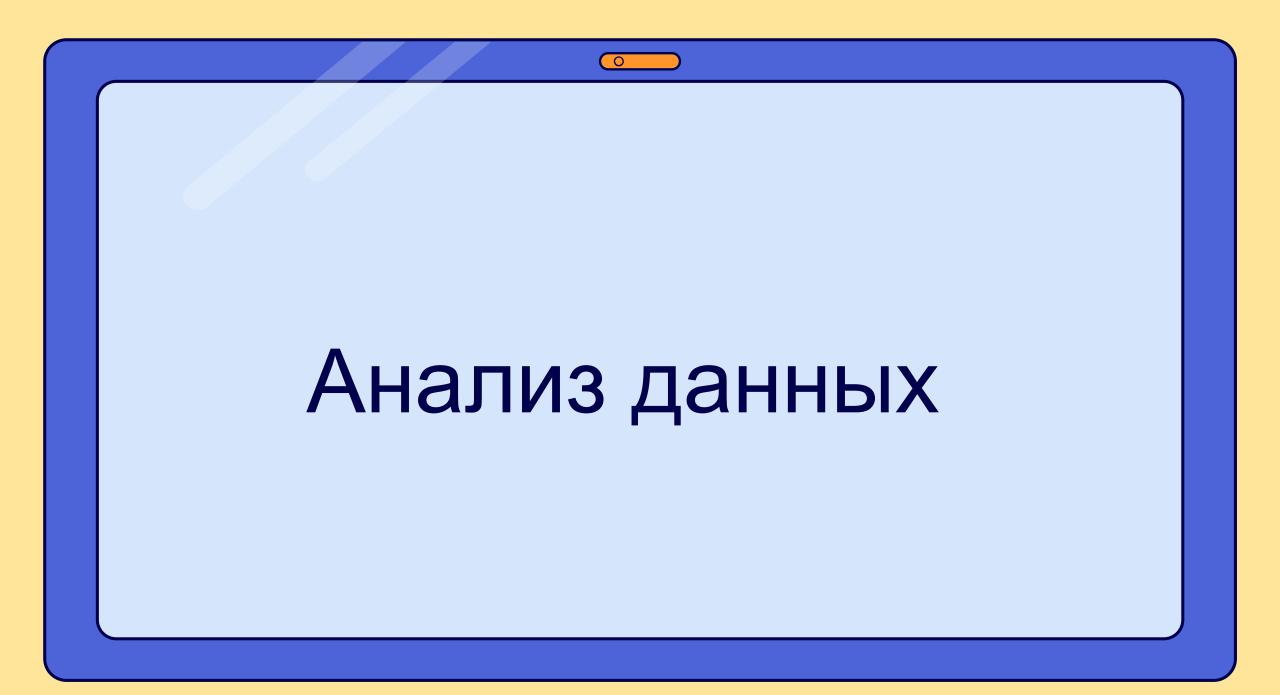




train df.head() cuisine ingredients id 10259 greek [romaine lettuce, black olives, grape tomatoes... 25693 southern_us [plain flour, ground pepper, salt, tomatoes, g... [eggs, pepper, salt, mayonaise, cooking oil, g... 2 20130 filipino 3 22213 [water, vegetable oil, wheat, salt] indian [black pepper, shallots, cornflour, cayenne pe... **4** 13162

 Данные представлены в формате JSON (вывод данных из обучающей выборки показан на рисунке) 0

 Ингредиенты записаны в список, длина рецепта варьируется, поэтому нужно решить, как эффективнее работать с такими данными



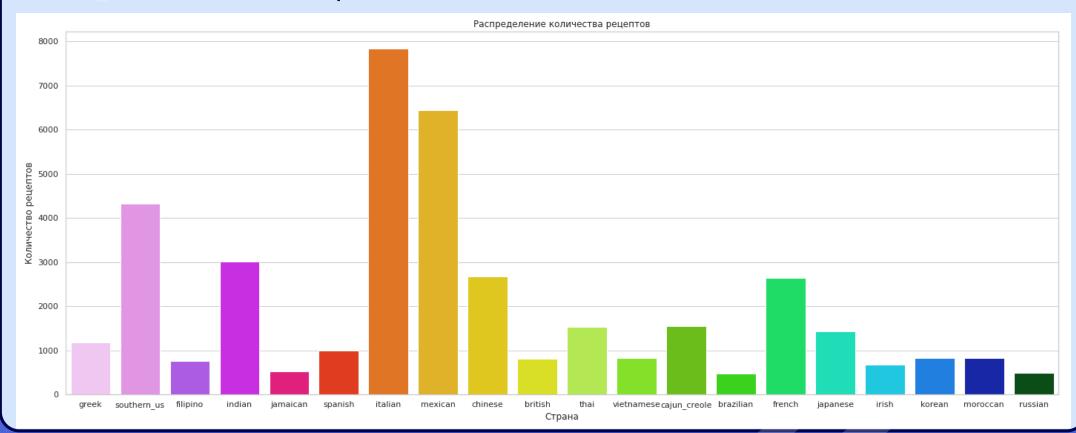


Целевая переменная – страна. По ингредиентам рецепта надо предсказать одну из 20 стран, для которой характерно такое блюдо.

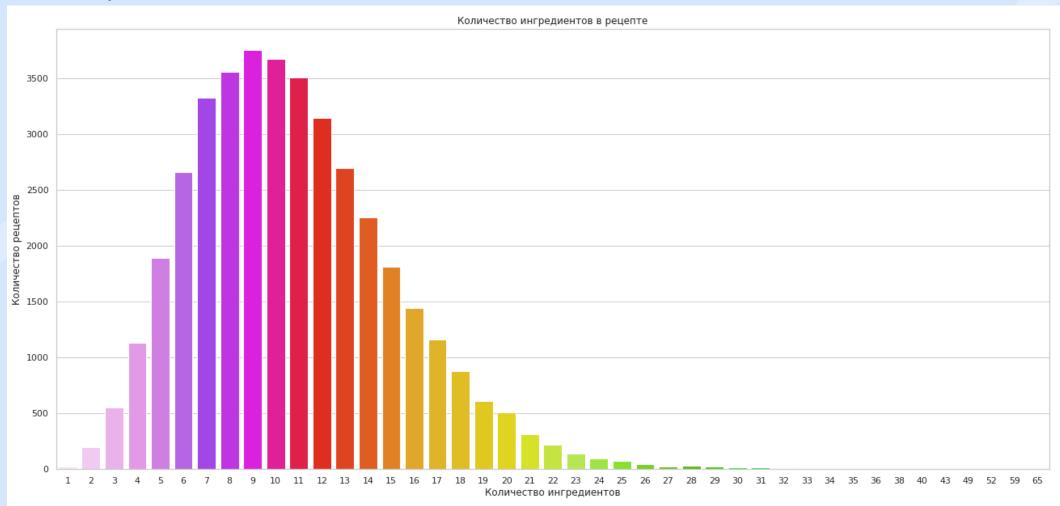
Данные довольно большие (39774 рецепта в обучающей выборке и 9944 рецепта в тестовой).



По данному графику видно, что в выборке больше всего рецептов относятся к итальянской и мексиканской кухням; меньше всего рецептов — это рецепты из России, Ямайки и Бразилии.



По данному графику видно, что большая часть рецептов состоит из 6-14 ингредиентов, но также есть какие-то странные рецепты из 1, или, наоборот, 65 ингредиентов.



Даже по рецептам, состоящим только из одного ингредиента, видно, что в данных есть повторы, поэтому перед построением модели нужно их удалить.

ingredients	cuisine	id	
[sushi rice]	japanese	4734	940
[dried rice noodles]	vietnamese	7833	2088
[plain low-fat yogurt]	indian	36818	6787
[unsalted butter]	indian	19772	7011
[udon]	japanese	16116	8181
[sticky rice]	thai	29738	8852
[butter]	indian	41124	8990
[corn tortillas]	mexican	32631	10506
[grained]	thai	29570	13178
[lemonade concentrate]	southern_us	29849	17804
[jasmine rice]	thai	39186	18136
[unsalted butter]	indian	14335	18324
[cherry tomatoes]	italian	39221	21008
[butter]	french	41135	22119
[cumin seed]	indian	36874	22387
[haricots verts]	french	35028	23512
[vegetable oil]	mexican	18593	26887
[spanish chorizo]	spanish	7460	29294

Обучающая выборка

Если посмотреть на тестовую выборку, то можно заметить, что в ней тоже встречаются рецепты из одного ингредиента, поэтому отбрасывать из обучающей выборки границы нет смысла.

id ingredients	id	
36822 [plain low-fat yogurt]	36822	544
glutinous rice]	34002	3248
28414 [pimentos]	28414	3444
10077 [sweetened condensed milk]	10077	3621
32883 [unsalted butter]	32883	4021
45798 [chiles]	45798	7417
45398 [parmesan cheese]	45398	8081
32743 [shiitake]	32743	9407

В обучающей выборке:

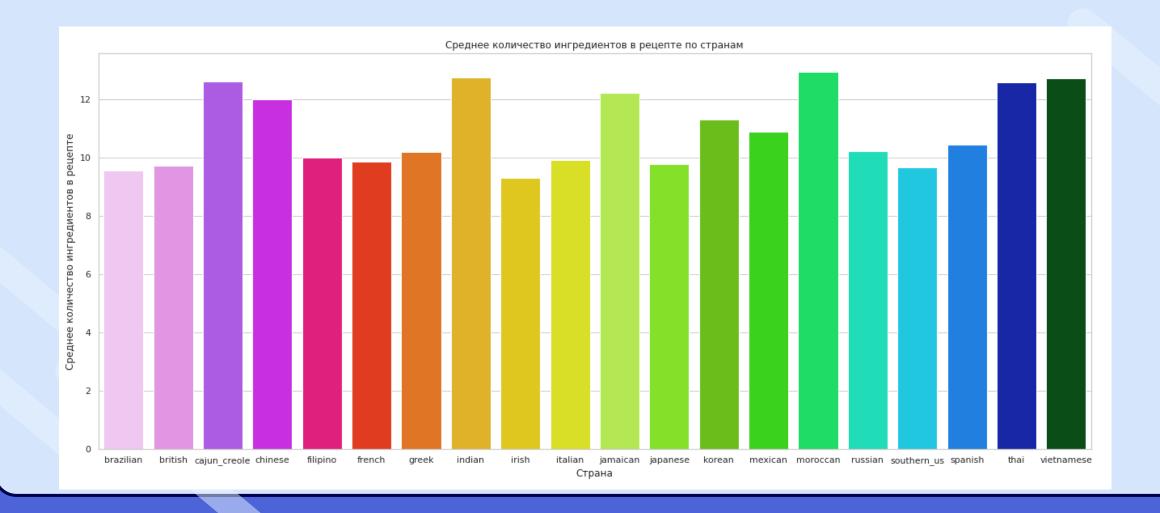
	id	cuisine	ingredients	ingredients_count
10513	49282	mexican	[condensed cream of chicken soup, pepper, refr	49
15289	3885	italian	[fettucine, fresh marjoram, minced garlic, oli	65
22906	2253	indian	[white vinegar, sparkling lemonade, coconut su	49
26103	13049	mexican	[vanilla ice cream, lime, garlic powder, zucch	52
30350	13430	brazilian	$[{\it marshmallows}, {\it fresh corn}, {\it cheddar cheese}, {\it shr}$	59
31250	29216	italian	[eggs, warm water, pepper, dried basil, unsalt	43

В тестовой:

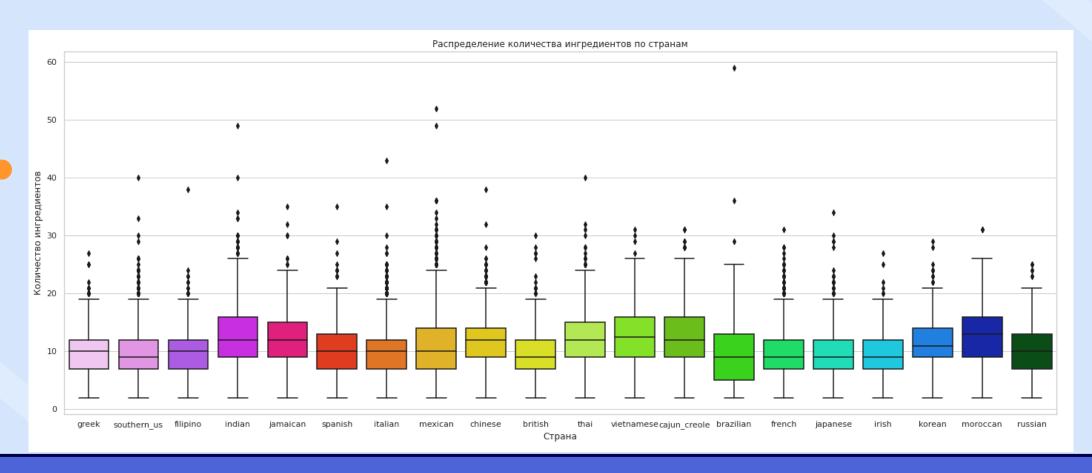
	id	ingredients	ingredients_count
4338	39167	[pico de gallo, slaw, orange, coriander seeds,	41
4809	526	[diced onions, yellow mustard seeds, chili pep	50

Сказать такое же про рецепты с большим количеством ингредиентов (больше 55) нельзя. Стоит их отбросить, чтобы не допустить переобучение модели.

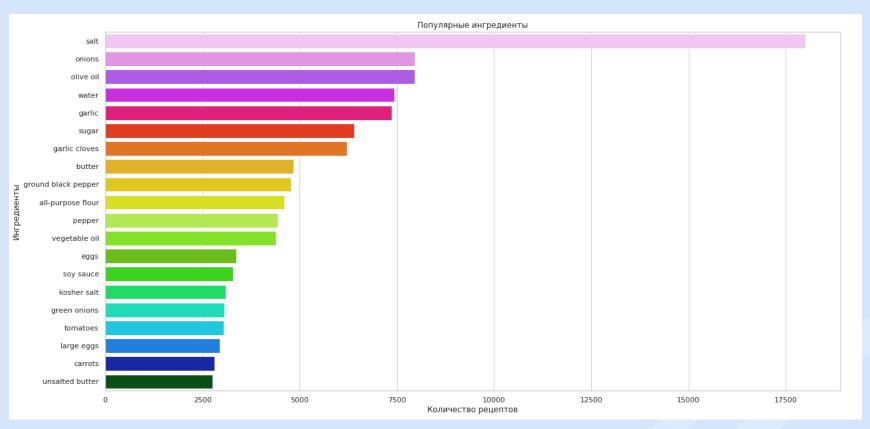
На графике показано среднее количество ингредиентов в рецепте в зависимости от страны. Здесь нет каких-то выделяющихся стран.



По распределению количества ингредиентов по странам видно, что опять же нет каких-то выделяющихся стран и использовать этот признак нелогично. На графике видно, что выбросы не зависят от страны и присутствуют во всех странах.



Если посмотреть на самые популярные ингредиенты, то можно заметить, что даже самый часто встречающийся из них (соль) появляется только примерно в половине рецептов, поэтому отбрасывать его из выборки нельзя.

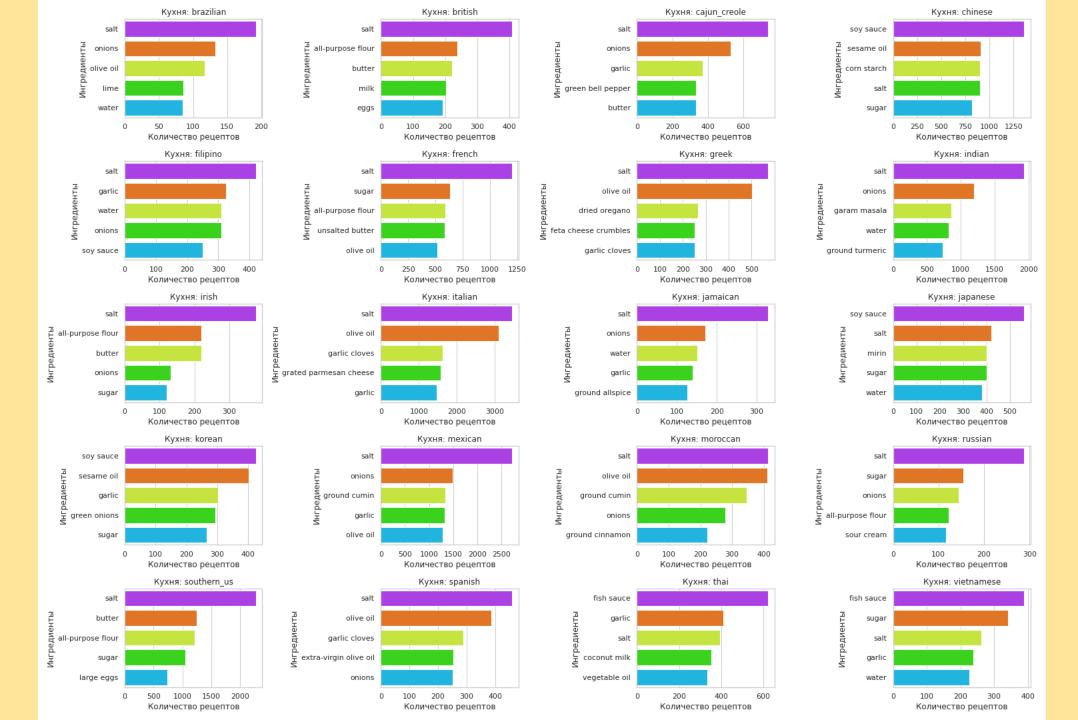




На следующем графике показаны популярные ингредиенты для каждой кухни в отдельности.

Можно предположить, что наиболее значимое влияние на предсказание окажут такие ингредиенты: salt, fish sauce, soy sauce.

Видно, что соль хоть и оказывает влияние на большинство рецептов, для некоторых стран (Вьетнам, Корея, Китай) большее значение имеют другие ингредиенты.





Подготовка данных

Что нужно изменить в данных:

- Привести все слова к строчным буквам
- Удалить единицы измерения (кг, унции)
- Удалить дополнительные символы (скобки, цифры, проценты)
- Удалить лишние пробелы
- Из длинных словосочетаний оставить только существительные

После выполнения очистки, в обучающей выборке осталось 39672 рецепта.





С помощью метода CountVectorizer данные приводятся к виду, показанному на рисунке. Нужно изменить параметр токенизации, т.к. по умолчанию

лужно изменить параметр токенизации, т.к. по умолчанию она происходит по пробелам, а для сохранения словосочетаний токенизация должна происходить по запятым.

train_features.head()

	acorn squash	active dry yeast	adobo	adobo sauce	agave nectar	ai	ajwain	alfredo sauce	all purpose flour	all purpose unbleached flour	allspice	allspice berries	almond extract	almond flour	almond milk	almond paste	almonds	amaretto	amchur	american cheese
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
2	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
3	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
4	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0

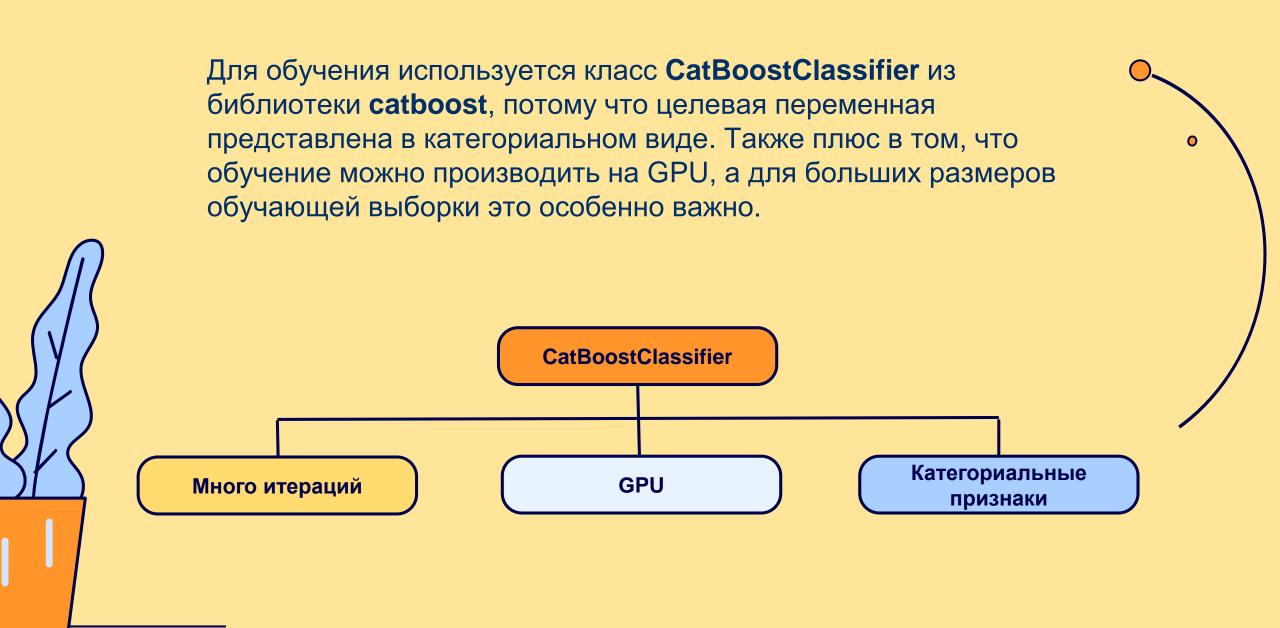
5 rows × 2000 columns

Для параметра max_features, который определяет размер словаря, считая самые часто встречающиеся ингредиенты, в ходе экспериментов было установлено значение 2000, потому что при меньшем размере теряется полнота охвата переменных, а при большем размере происходит переобучение

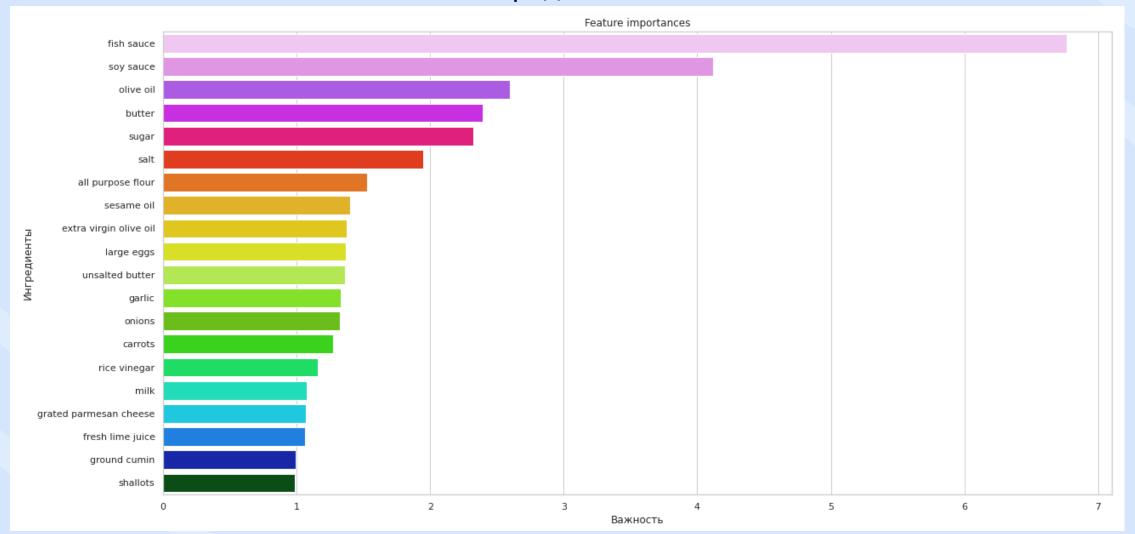
После этого данные разделяются на обучающую и валидационную выборку; обучающая выборка состоит из 80% данных (31737 рецептов), а валидационная из 20% рецептов (7935).



Обучение модели



На графике показаны признаки, которые оказывают наибольшее влияние на предсказание.





Особое влияние на предсказание оказали такие ингредиенты: **fish sauce**, **soy sauce**, **butter**. В первой тройке оказалось масло, а не соль, как предполагалось выше. Если еще раз посмотреть на график популярных ингредиентов в зависимости от кухни, то видно, что масло встречается сразу в нескольких странах, поэтому это неудивительно.

