# Реферат 2

Шуман С.А.

# 1. Источники данных:

- 1.1 Данные были взяты с сайта Банка России с раздела: "Статистика". Они отражают числовые показатели выдачи ипотечных кредитов за 2024 г. (ссылка: <a href="https://www.cbr.ru/statistics/">https://www.cbr.ru/statistics/</a>). Были взяты:
- Средний уровень процентной ставки по ипотечному кредиту в региональном разрезе (% годовых);
- Средняя цена 1 кв. м общей площади квартир на рынке жилья в разрезе субъектов Российской Федерации (все типы квартир), первичный рынок (руб.);
- Средний размер ИЖК по ДДУ, предоставленных физическим лицам-резидентам в рублях, в разрезе субъектов Российской Федерации (млн руб.)
  - 1.2 Рейтинговые данные были взяты с сайта «Риа Рейтинг». Был взят: «Рейтинг регионов по доступности покупки жилья в ипотеку» (ссылка: <a href="https://riarating.ru/infografika/20241007/630270859.html">https://riarating.ru/infografika/20241007/630270859.html</a>). Рейтинг состоит из следующих показателей:
- Рейтинговое место субъекта
- Доля семей, которые могут купить квартиру в ипотеку по рыночной процентной ставке (%)
- Доля семей, которые могут купить квартиру в ипотеку по средневзыешенной ставке с учетом действующих льготных программ (%)

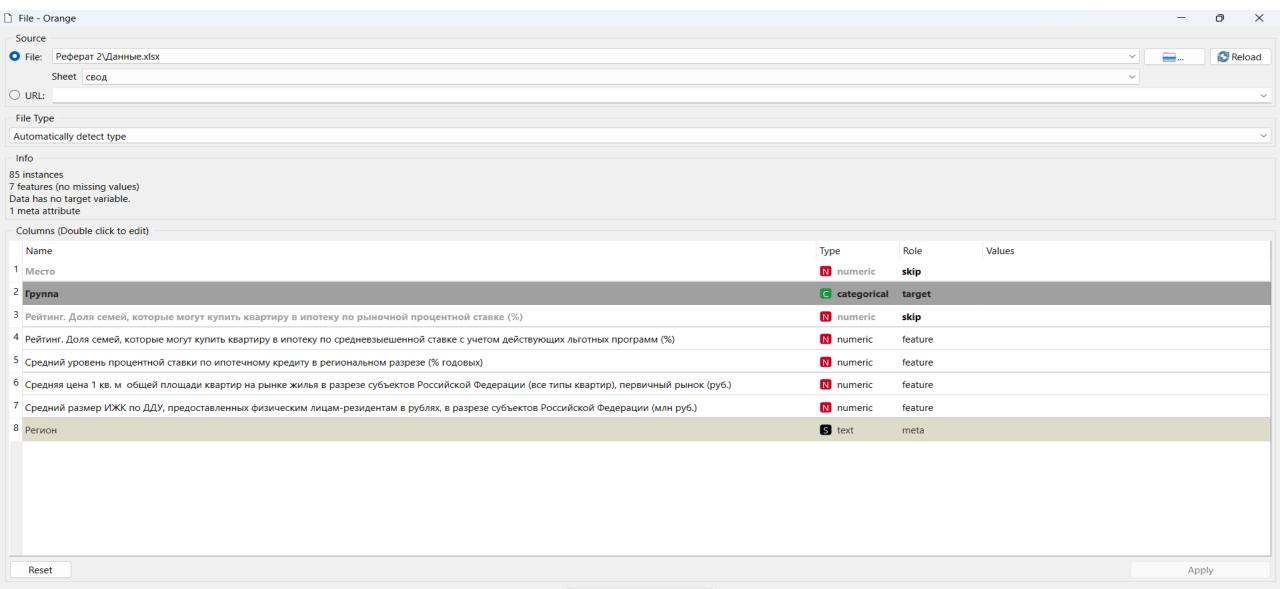
## 2. Предварительная подготовка данных:

2.1 Регионы были отсортированы по показателю «Рейтинговое место субъекта» по возрастанию, затем были сформированы 5 групп регионов (по 17 субъектов в каждой группе => 85/5), чтобы получить категориальное значение. Пропусков в данных нет. Получили такие данные:

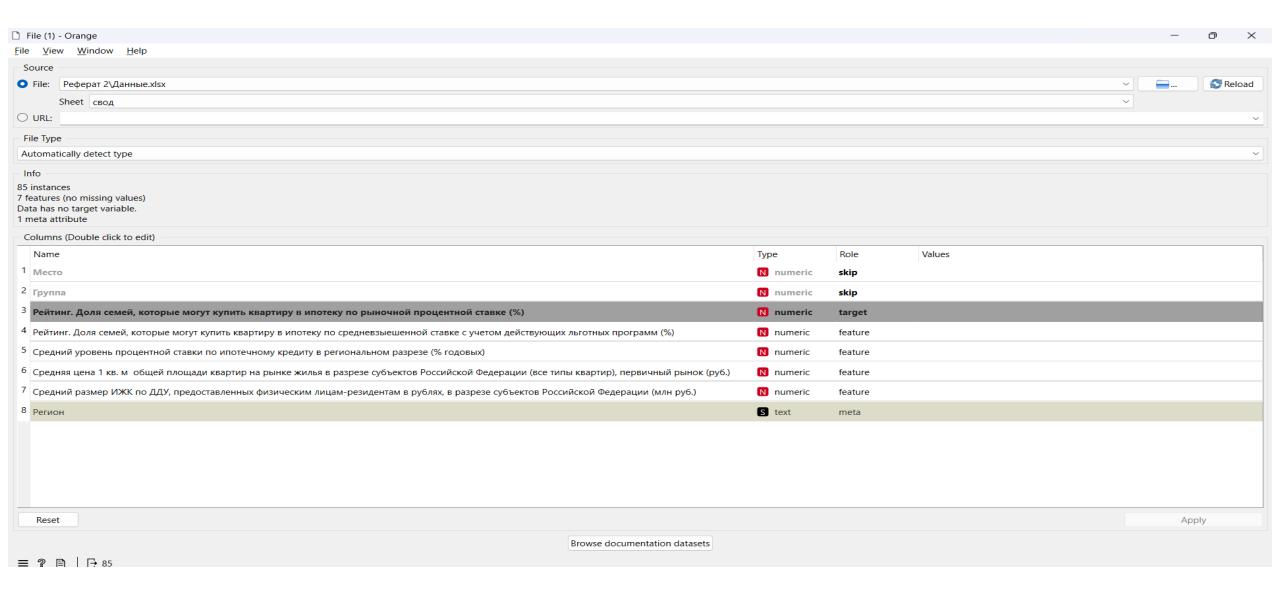
# Исходные данные:

Группа		купить квартиру в ипотеку по рыноч процентной ставке (%)	учетом действующих льготных программ (%)	кредиту в региональном разрезе (% годовых)	средняя цена 1 кв. м оощеи площади квартир на рынке жилья в разрезе субъектов Российской Федерации (все типы квартир), первичный рынок (руб	Средний размер ИЖК по ДДУ, предоставленных физическим лицам- резидентам в рублях, в разрезе субъектов Российской Федерации (млн руб.)
	1 в том числе Ненецкий автономный округ	39,4			113 034	4,2
	1 в том числе Ханты-Мансийский автономный округ - Югра	37,2			126 782	
	1 Магаданская область	35,7			161 000	
-	1 Мурманская область	32,4		ŕ		,
	1 в том числе Ямало-Ненецкий автономный округ	32				
	1 Чукотский автономный округ	31,7			246 224	,
	1 Республика Коми	26,6	<u>5</u> 44	9,78	120 226	5,4
	1 Красноярский край	24,2		ŕ	131 269	5,4
	1 Республика Саха (Якутия)	23,7			152 534	6,1
	1 Сахалинская область	23,5	5 54,6	6,58	156 142	6,5
	1 Кемеровская область - Кузбасс	21,4	4 39,3	9,82	116 230	4,8
	1 Камчатский край	21,4	4 45,2	8,92	161 266	6,0
	1 Иркутская область	20,5	5 39,3	9,38	138 054	4,7
	1 Архангельская область	18,7	7 47,1	6,00	123 482	2 4,5
	1 Челябинская область	18,5	5 36	9,78	118 910	4,8
	1 Пермский край	18,5	5 37,9	8,90	132 956	4,9
	1 Еврейская автономная область	18,1	1 40,9	6,76	123 540	5,8
7	2 Оренбургская область	18	.8 37	9,50	79 520	4,4
7	2 Вологодская область	17,5	5 35,5	9,34	89 338	5,0
7	2 Свердловская область	17,3	3 37	8,81	146 968	4,7
7	2 Хабаровский край	17,2	2 40,3	6,78	153 203	5,9
7	2 Томская область	16,6	6 35,2	8,80	130 403	5,7
7	2 Республика Хакасия	16,5	5 37	8,56	111 886	4,7
7	2 Тюменская область	16,5	5 37,4	8,54	132 048	4,9

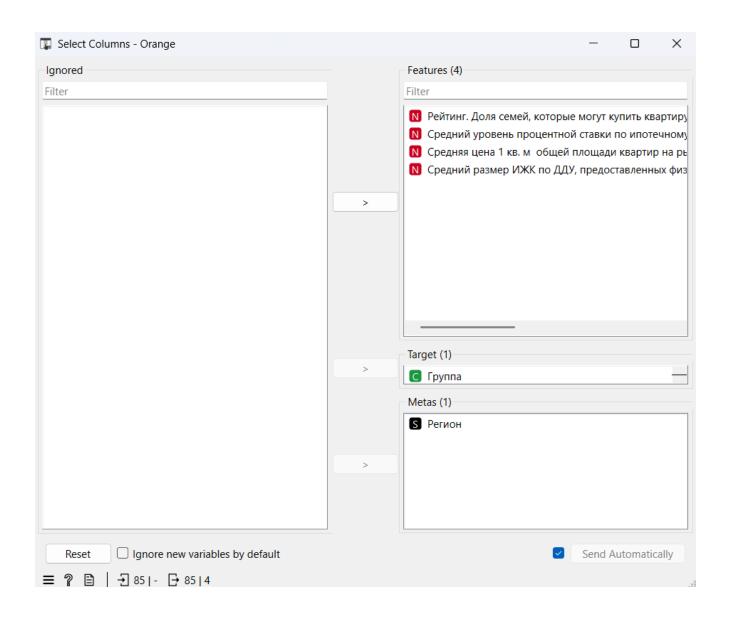
# 2.2 Загружаем 1 файл в Оранж:



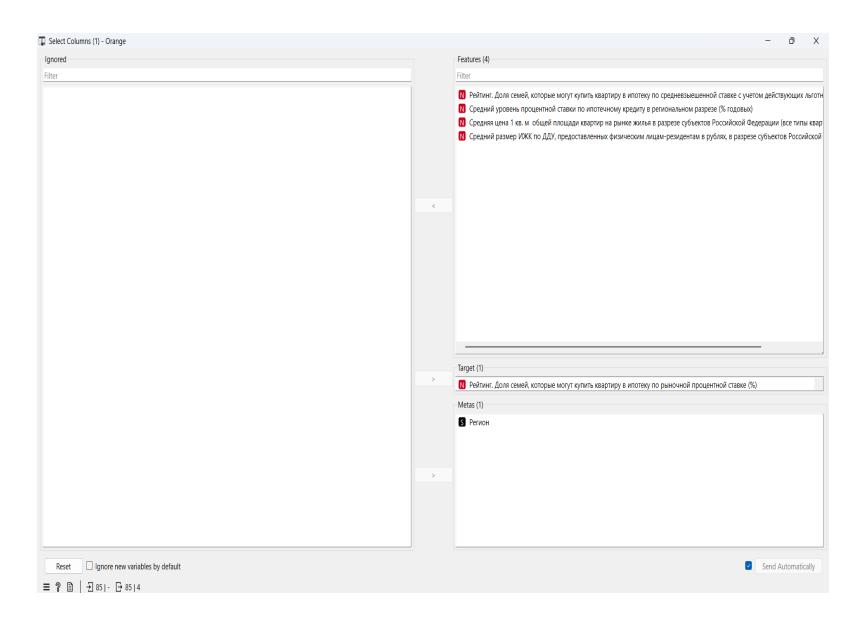
# 2.3 Загружаем 2 файл в Оранж:



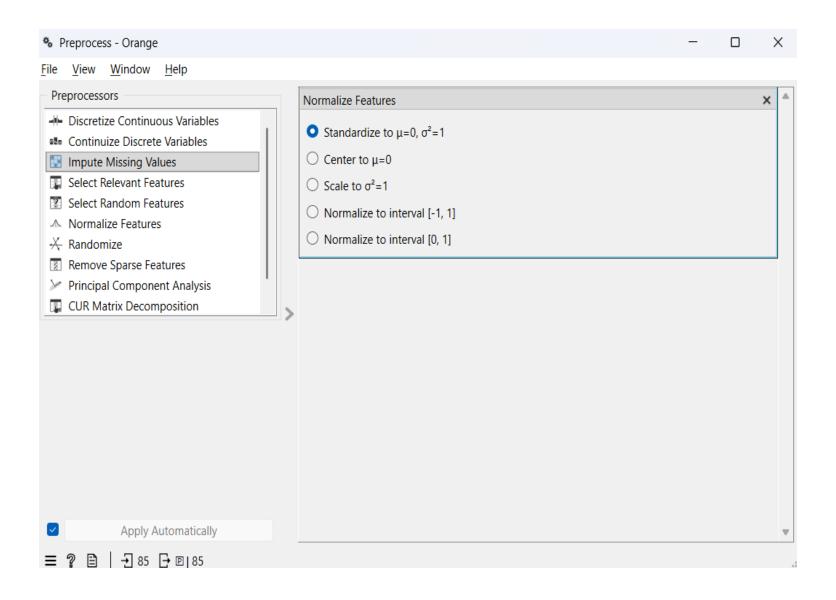
## 2.4 Добавляем Select Columns для 1 файла:



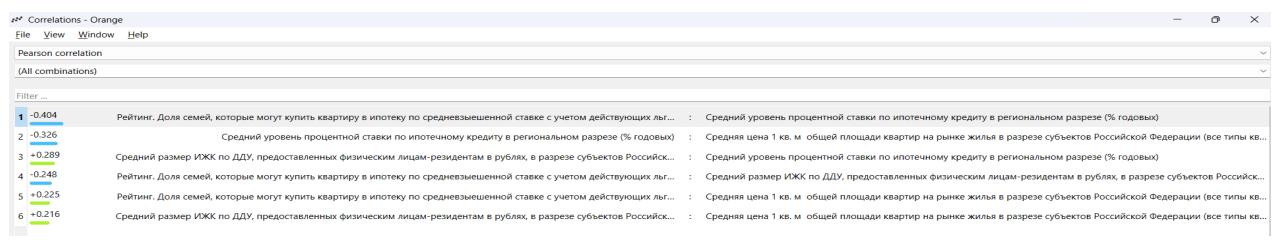
# 2.5 Добавляем Select Columns для 2 файла:



## 2.6 Стандартизируем данные для двух файлов:

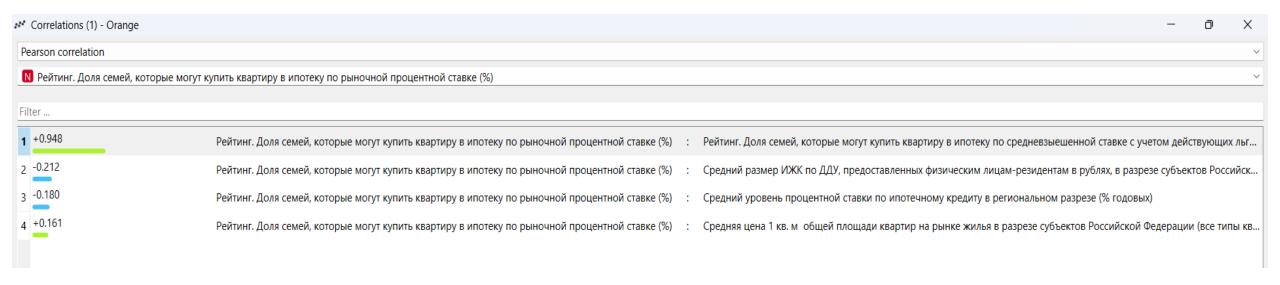


# 3. Корреляционный анализ: Корреляция данных в 1 файле



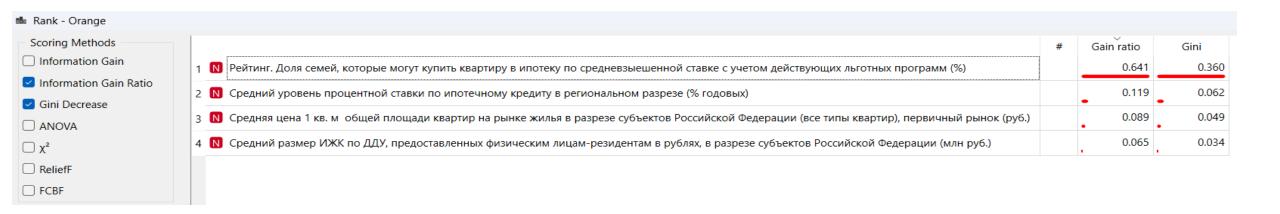
- Наличествует отрицательная корреляция (-0,40) между «долей семей, которые могут купить квартиру в ипотеку по средневзвешенной ставке» со «средним уровнем процентной ставки по ипотечному кредиту»;
- Наличествует отрицательная корреляция (-0,33) между «средним уровнем процентной ставки по ипотечному кредиту» со «средней ценой 1 кв. м.».

## 3.2 Корреляция данных в 2 файле



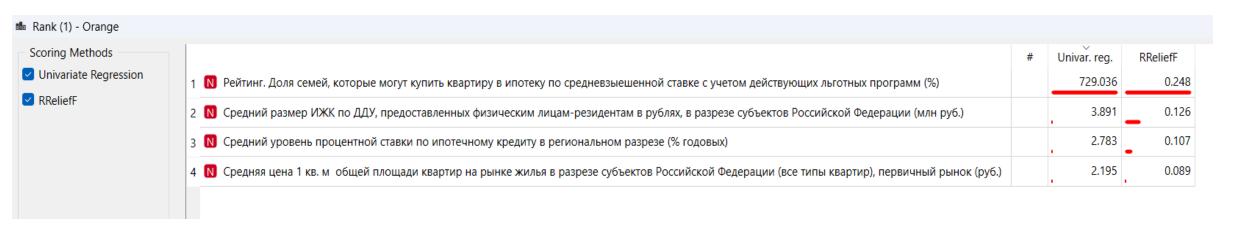
• Присутствует сильная положительная корреляция (0,95) между «долей семей, которые могут купить квартиру в ипотеку по рыночной процентной ставке» с «долей семей, которые могут купить квартиру в ипотеку по средневзвешенной ставке с учетом действующих льгот в регионе».

# 4. Анализ рангов: Анализ рангов 1 файла



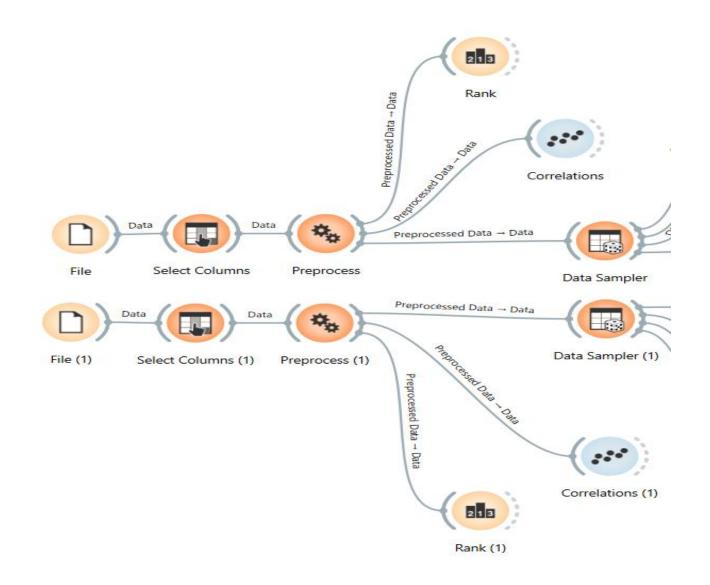
• Наиболее влияющей переменной является «доля семей, которые могут купить квартиру в ипотеку по средневзвешенной ставке с учетом действующих льгот в регионе», затем «средний уровень процентной ставки по ипотечному кредиту».

# 4. Анализ рангов: Анализ рангов 2 файла



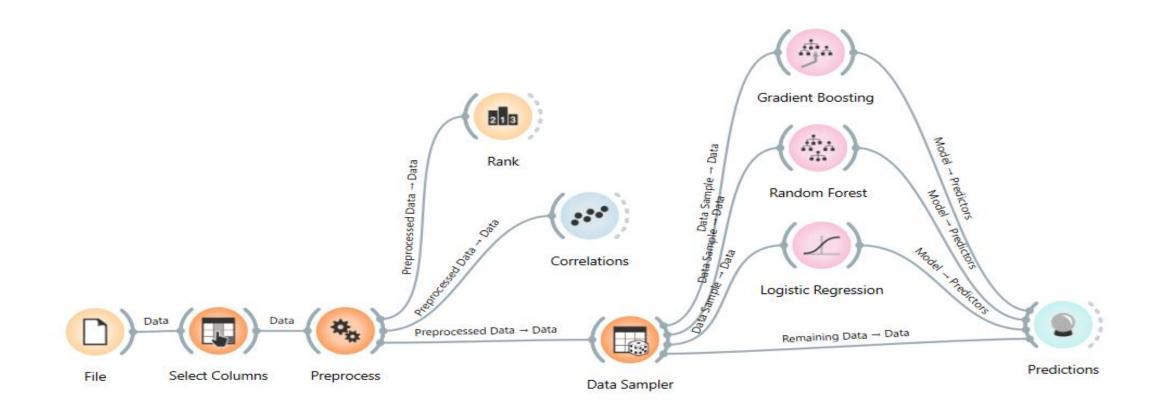
• Наиболее влияющей переменной является «доля семей, которые могут купить квартиру в ипотеку по средневзвешенной ставке с учетом действующих льгот в регионе», затем «средний размер ИЖК по ДДУ».

## 5. Разделение на тестовую и обучающую выборки:



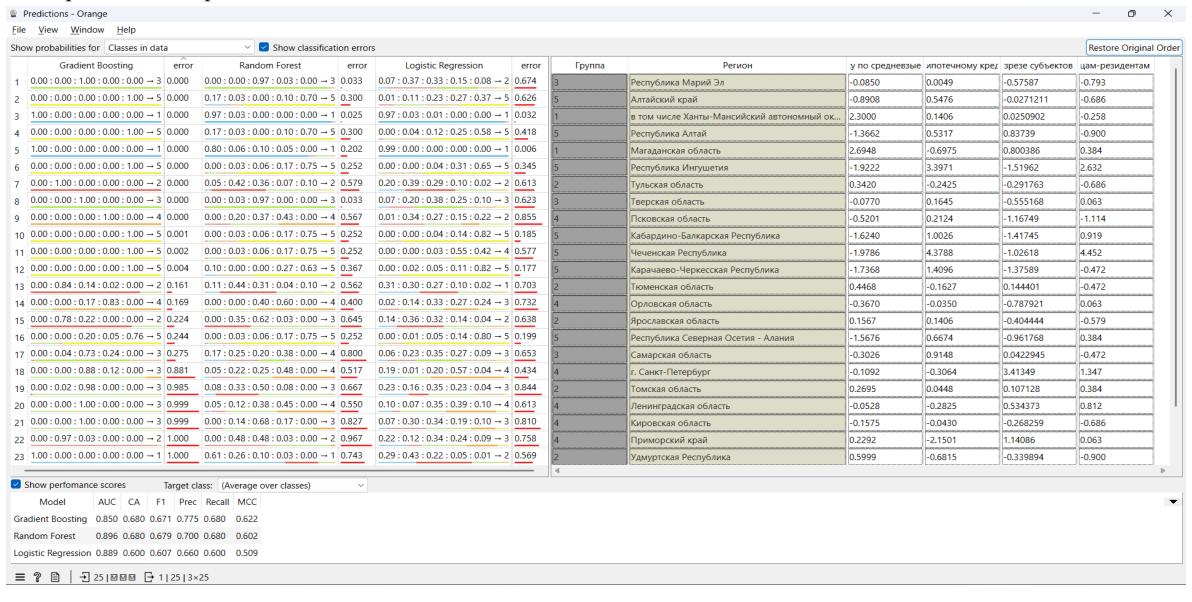
## 6. Строим модели, создаем прогноз и подключаем тестовые данные:

6.1 Прогноз для 1 файла:



## 6. Строим модели, создаем прогноз и подключаем тестовые данные:

#### 6.1 Прогноз для 1 файла:



## 6. Строим модели, создаем прогноз и подключаем тестовые данные:

#### 6.1 Прогноз для 1 файла:

- Random Forest показывает наилучшие результаты по AUC (0,896) и F1-score (0,679), а также имеет высокую точность (Precision = 0,700) и полноту (Recall = 0,680). Это говорит о его сбалансированной производительности.
- Gradient Boosting демонстрирует наивысшие Precision (0,775) и МСС (0,622), что указывает на хорошее качество классификации, особенно если важна минимизация ложных срабатываний.
- Logistic Regression уступает по всем метрикам, кроме AUC, где она близка к Random Forest.

Если выбирать одну модель, то **Random Forest** выглядит предпочтительнее благодаря высокому AUC и сбалансированности метрик. Однако если критически важна **точность** (**Precision**), то можно рассмотреть **Gradient Boosting**.

## 6.2 Регионы с наибольшими ошибками по модели «Gradient Boosting»

Г	Gradient Boosting	error	Random Forest	error	Logistic Regression	error	Группа	Регион	у по средневзые	ипотечному кред	зрезе субъектов	цам-резидентам
1	1.00 : 0.00 : 0.00 : 0.00 : 0.00 → 1	1.000	0.80 : 0.06 : 0.10 : 0.05 : 0.00 → 1	0.943	0.47 : 0.10 : 0.27 : 0.14 : 0.02 → 1	0.900	2	Хабаровский край	0.6804	-1.5675	0.623729	0.598
2	0.00 : 1.00 : 0.00 : 0.00 : 0.00 → 2	1.000	0.10 : 0.82 : 0.05 : 0.03 : 0.00 → 2	0.900	0.25 : 0.36 : 0.27 : 0.11 : 0.01 → 2	0.750	1	Челябинская область	0.3340	0.8270	-0.15328	-0.579

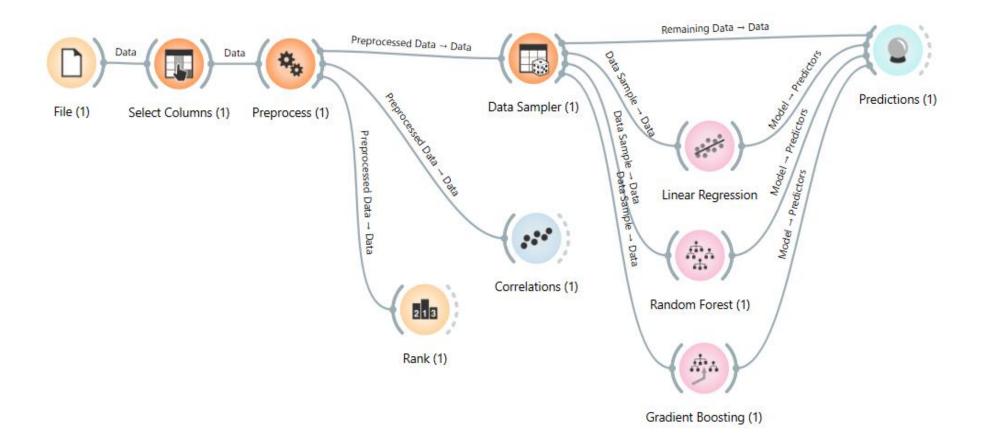
## 6.3 Регионы с наибольшими ошибками по модели «Random Forest»

	Gradient Boosting	error	Random Forest	error	Logistic Regression	error	Группа	Регион	у по средневзые	ипотечному кред	зрезе субъектов	цам-резидентам
1	0.00 : 0.97 : 0.03 : 0.00 : 0.00 → 2	1.000	0.00 : 0.48 : 0.48 : 0.03 : 0.00 → 2	0.967	0.22 : 0.12 : 0.34 : 0.24 : 0.09 → 3	0.758	4	Приморский край	0.2292	-2.1501	1.14086	0.063
2	1.00 : 0.00 : 0.00 : 0.00 : 0.00 → 1	1.000	0.80 : 0.06 : 0.10 : 0.05 : 0.00 → 1	0.943	0.47 : 0.10 : 0.27 : 0.14 : 0.02 → 1	0.900	2	Хабаровский край	0.6804	-1.5675	0.623729	0.598

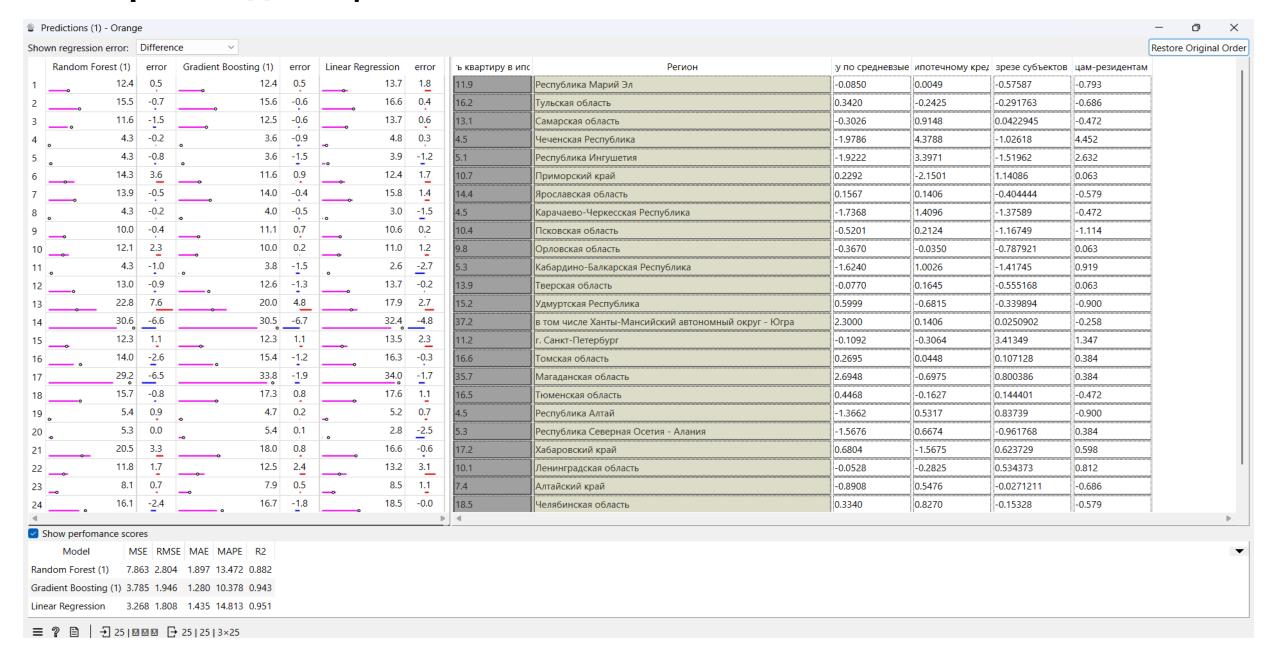
### 6.4 Регионы с наибольшими

	Gradient Boosting	error	Random Forest	error	Logistic Regression	error	Группа	Регион	у по средневзые	ипотечному кред	зрезе субъектов	цам-резидентам
1	1.00 : 0.00 : 0.00 : 0.00 : 0.00 → 1	1.000	0.80 : 0.06 : 0.10 : 0.05 : 0.00 → 1	0.943	0.47 : 0.10 : 0.27 : 0.14 : 0.02 → 1	0.900	2	Хабаровский край	0.6804	-1.5675	0.623729	0.598
2	0.00 : 0.00 : 0.00 : 1.00 : 0.00 → 4	0.000	0.00 : 0.20 : 0.37 : 0.43 : 0.00 → 4	0.567	0.01 : 0.34 : 0.27 : 0.1 <u>5</u> : 0.22 → 2	0.855	4	Псковская область	-0.5201	0.2124	-1.16749	-1.114

# 6.5 Прогноз для 2 файла:



## 6.5 Прогноз для 2 файла:



## 6.5 Прогноз для 2 файла:

Gradient Boosting демонстрирует наиболее сбалансированные результаты:

- Лучшие показатели по МАЕ и МАРЕ;
- Очень высокий R<sup>2</sup> (0.943);
- Хорошие значения MSE и RMSE.

Linear Regression показывает отличный  $R^2$ , но имеет худший MAPE, что может указывать на проблемы с процентной ошибкой прогнозирования.

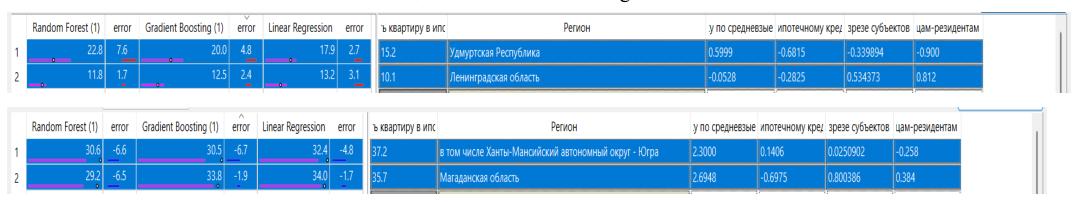
Random Forest значительно уступает по всем метрикам.

Таким образом, **Gradient Boosting** является оптимальным выбором, так как сочетает высокую объясняющую способность  $(R^2)$  с наименьшими ошибками в абсолютном (MAE) и процентном (MAPE) выражении.

#### 6.6 Регионы с наибольшими ошибками по модели «Random Forest»

	Random Forest (1)	error	Gradient Boosting (1)	error	Linear Regression	error	ъ квартиру в ипс	Регион	у по средневзые	ипотечному кред	зрезе субъектов	цам-резидентам
1	22.8	7.6	20.0	4.8	17.9	2.7	15.2	Удмуртская Республика	0.5999	-0.6815	-0.339894	-0.900
2	14.3	3.6	11.6	0.9	12.4	1.7	10.7	Приморский край	0.2292	-2.1501	1.14086	0.063
_		^										
	Random Forest (1)	error	Gradient Boosting (1)	error	Linear Regression	error	ъ квартиру в ипс	Регион	у по средневзые	ипотечному кред	зрезе субъектов	цам-резидентам
1		error	Gradient Boosting (1)	error -6.7	Linear Regression	error -4.8		Регион в том числе Ханты-Мансийский автономный округ - Югра	1			цам-резидентам -0.258

#### 6.7 Регионы с наибольшими ошибками по модели «Gradient Boosting»



#### 6.8 Регионы с наибольшими ошибками по модели «Linear Regression»

	Random Forest	1) eri	ror	Gradient Boosting (1)	error	Linear Regression	error	ъ квартиру і	з ипс	Регион у	у по сред	цневзые ипотеч	іному кред	зрезе субъектов	цам-резиде	ентам
1	1	1.8 1	.7	12.5	2.4	13.	3.1	10.1	Лен	инградская область	0.0528	-0.2825	5	0.534373	0.812	
2	2	2.8 7	.6	20.0	4.8	17.	2.7	15.2	Уди	уртская Республика 0	).5999	-0.6815	5	-0.339894	-0.900	
	Random Forest	(1) e	rror	Gradient Boosting (1)	erro	r Linear Regres	sion erro	ог ъ кварт	иру в ип	Регион	3)	/ по средневзы	е ипотечн	ому кред зрезе о	убъектов і	цам-резидентам
1		30.6	6.6	30.	5 -6.7	,	32.4 -4.8	37.2		в том числе Ханты-Мансийский автономный округ - Югра	2	.3000	0.1406	0.02509	902 -	-0.258
2	•	4.3	1.0	3.6	8 -1.5	j .	2.6 -2.7	5.3		Кабардино-Балкарская Республика	-	1.6240	1.0026	-1.4174	15 (	0.919

## 7. Финальный проект:

