

# Лабораторная работа №2

**Тема:** Анализ и сравнение разных классификаторов

# Состав команды:



Найпак Дмитрий  
Написание логистической  
регрессии, подготовка  
презентации и текста защиты



Усов Сергей  
Teamlead, подготовка  
датасета, обучение  
стандартных моделей

# Цели:

- Научиться обрабатывать датасет
- Реализовать разные классификаторы
- Понять, как интерпретировать важность признаков (feature importance)
- Понять, как увеличивать кол-во признаков (feature tuning)

# Модели:

- Линейная регрессия
- Метод опорных векторов (SVM)
- К - ближайших соседей
- Дерево решений
- Случайный лес
- Градиентный бустинг



# Постановка задачи

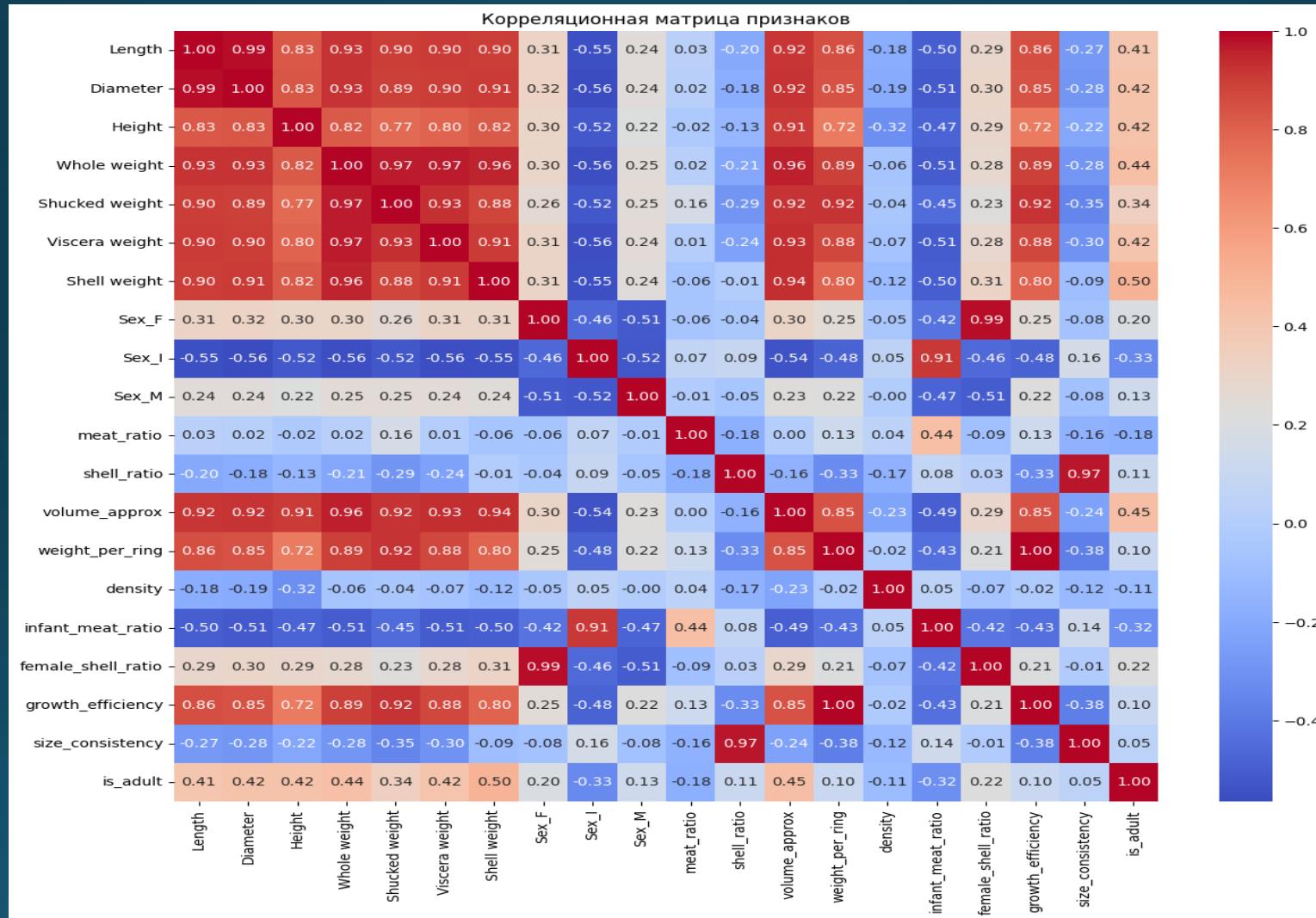
**Целевая задача:** задача классификации моллюсков.

Мы можем решить её как:

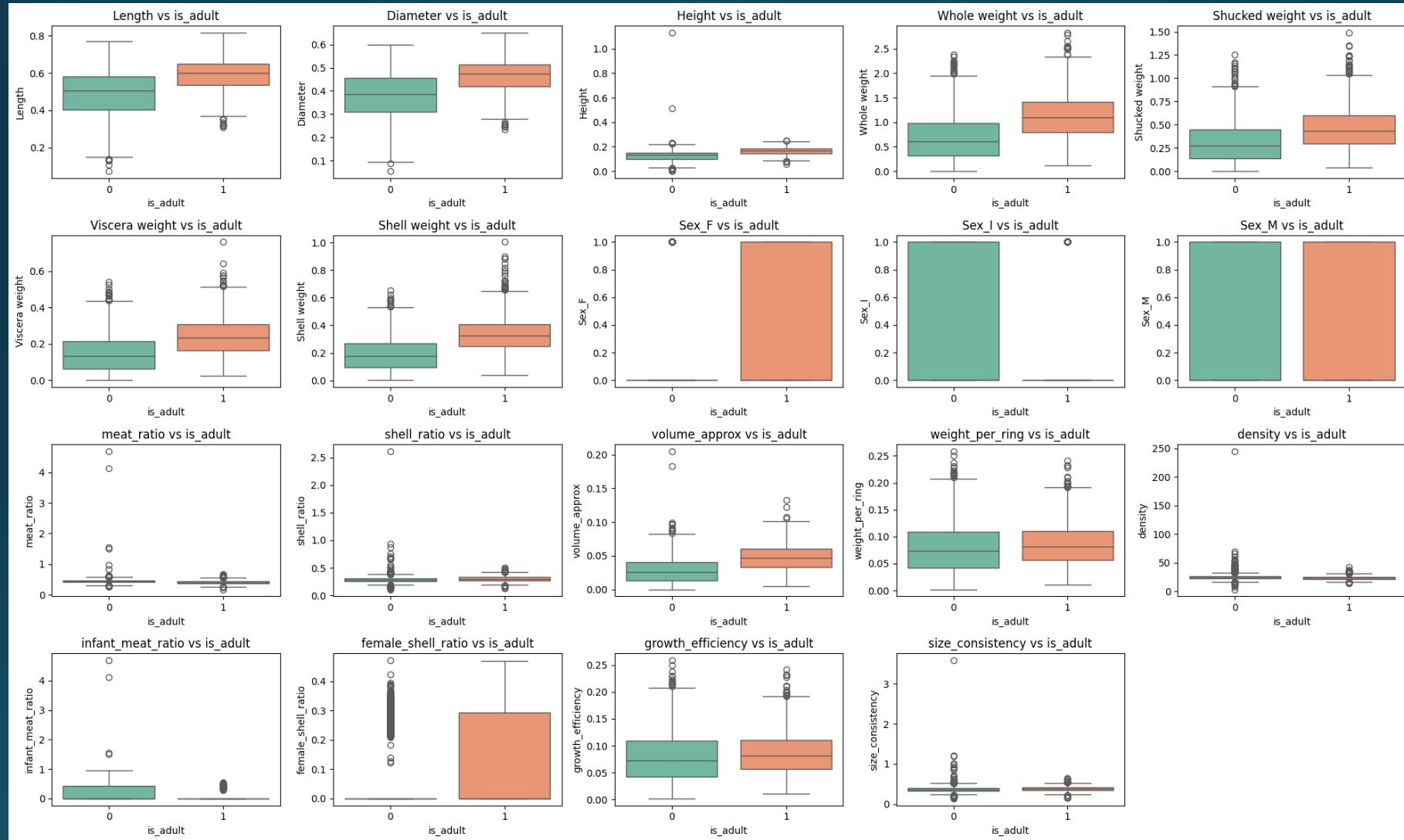
**Бинарная классификация:** Молодые vs Взрослые. Rings  $\leq 10$  (возраст до 12 лет). Rings  $> 10$  (возраст больше 12 лет).

Базовая статистика в удобном виде:												
	Length	Diameter	Height	Whole weight	Shucked weight	Viscera weight	Shell weight	Rings	Sex_F	Sex_I	Sex_M	
count	4176.000000	4176.000000	4176.000000	4176.000000	4176.000000	4176.000000	4176.000000	4176.000000	4176.000000	4176.000000	4176.000000	
mean	0.524009	0.407892	0.139527	0.828818	0.35940	0.180613	0.238852	9.932471	0.312979	0.321360	0.365661	
std	0.120103	0.099250	0.041826	0.490424	0.22198	0.109620	0.139213	3.223601	0.463761	0.467055	0.481673	
min	0.075000	0.055000	0.000000	0.002000	0.00100	0.000500	0.001500	1.000000	0.000000	0.000000	0.000000	
25%	0.450000	0.350000	0.115000	0.441500	0.18600	0.093375	0.130000	8.000000	0.000000	0.000000	0.000000	
50%	0.545000	0.425000	0.140000	0.799750	0.33600	0.171000	0.234000	9.000000	0.000000	0.000000	0.000000	
75%	0.615000	0.480000	0.165000	1.153250	0.50200	0.253000	0.329000	11.000000	1.000000	1.000000	1.000000	
max	0.815000	0.650000	1.130000	2.825500	1.48800	0.760000	1.005000	29.000000	1.000000	1.000000	1.000000	

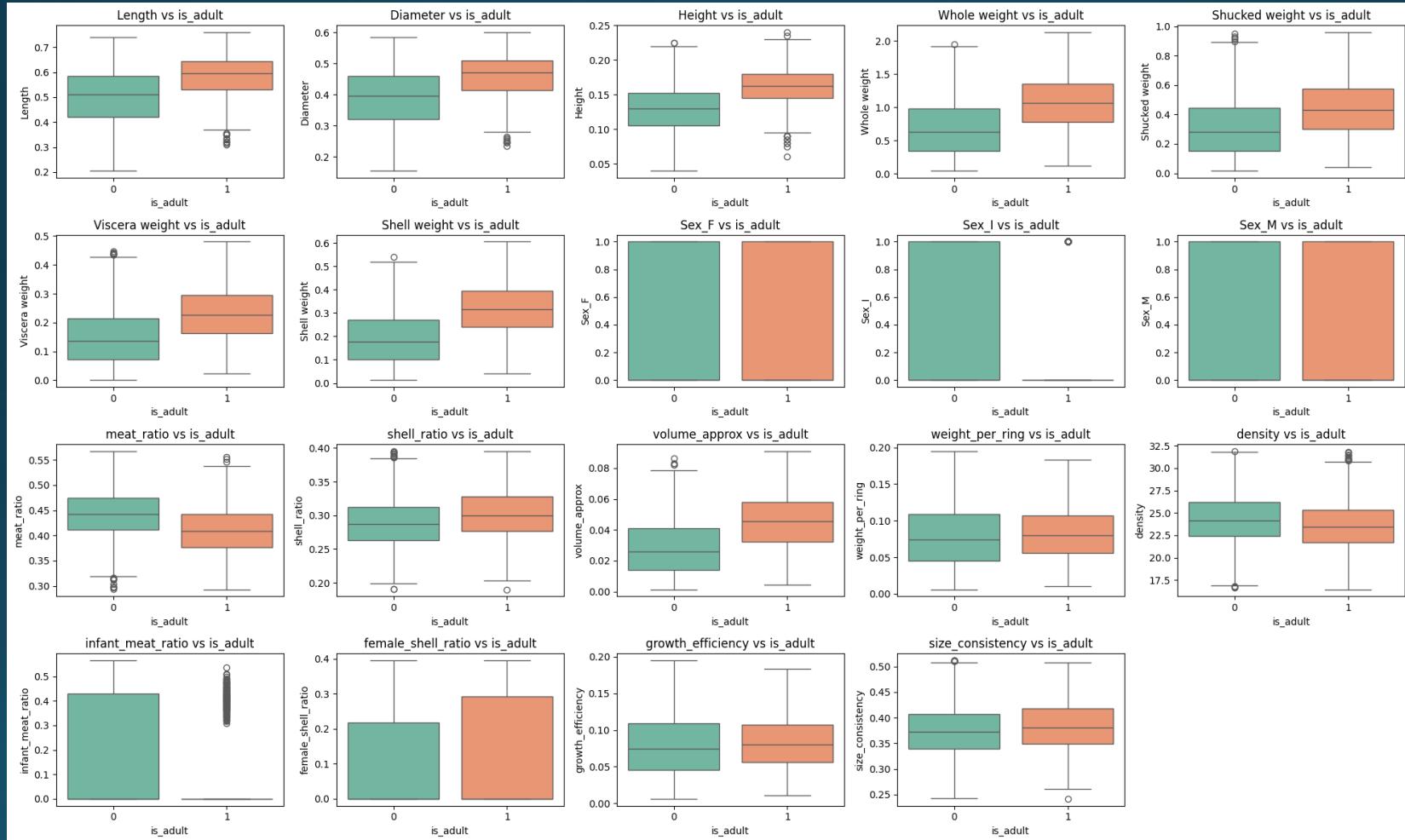
# Корреляционная матрица



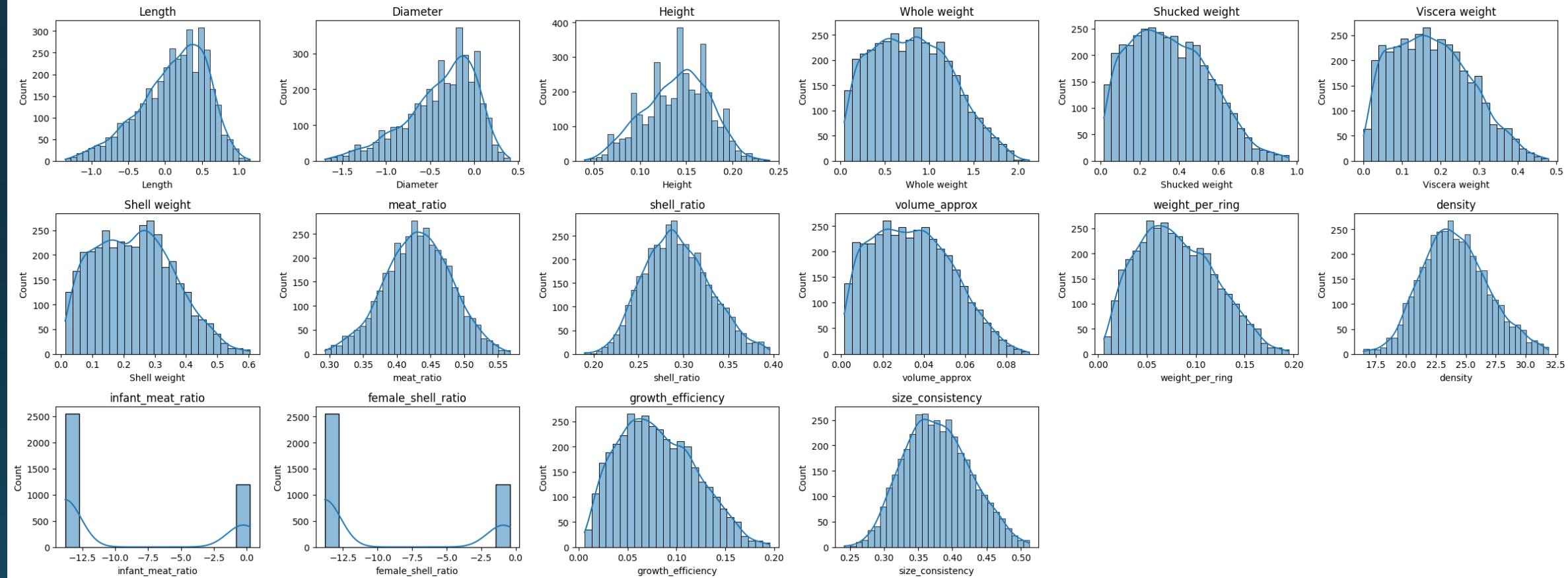
# Выбросы переменных



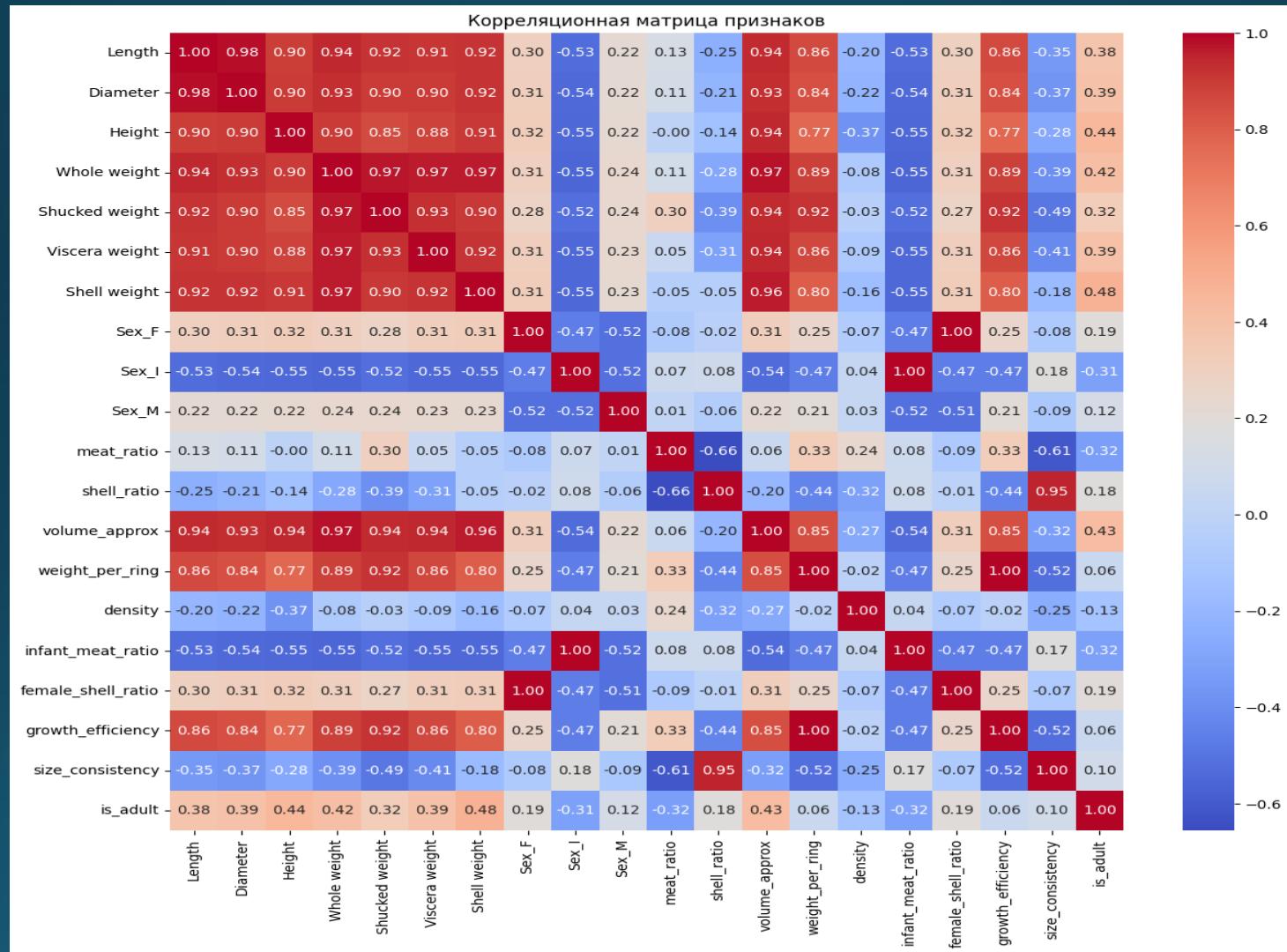
# Удаление выбросов и выравнивание скосов



# Гистограмма распределения после выравнивания



# Результат подготовки данных



# Обучение и тесты моделей {SVM, Logistic Regression, KNN}

==== SVM ===

Accuracy:  $0.959 \pm 0.006$

F1-score:  $0.936 \pm 0.010$

ROC-AUC:  $0.996 \pm 0.002$

==== Logistic Regression ===

Accuracy:  $0.954 \pm 0.006$

F1-score:  $0.930 \pm 0.010$

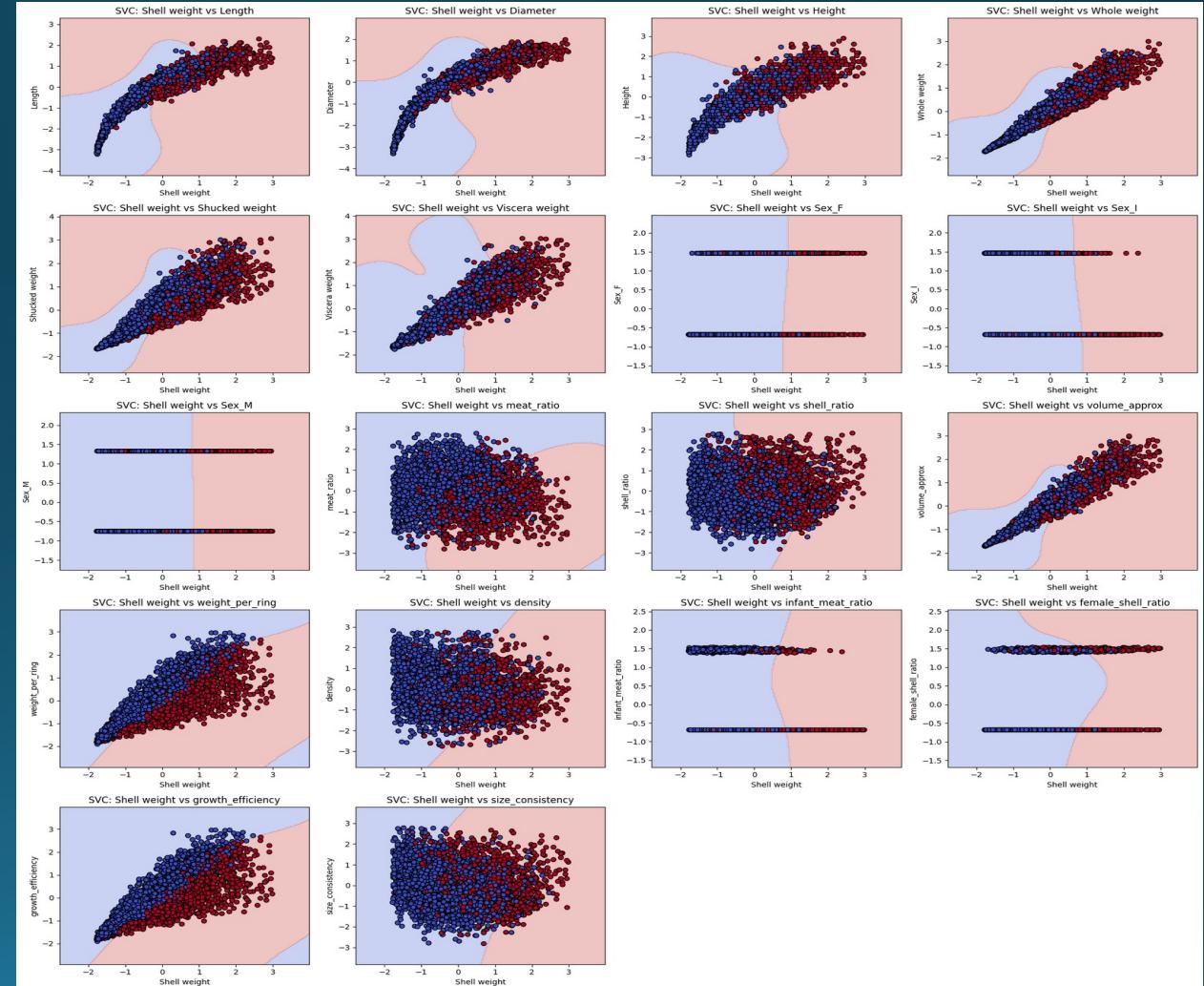
ROC-AUC:  $0.987 \pm 0.003$

==== KNN ===

Accuracy:  $0.872 \pm 0.004$

F1-score:  $0.799 \pm 0.008$

ROC-AUC:  $0.926 \pm 0.008$



# Обучение и тесты моделей {Desicion Tree, Random Forest}

==== DesicionTree ===

Accuracy:  $0.949 \pm 0.005$

F1-score:  $0.925 \pm 0.008$

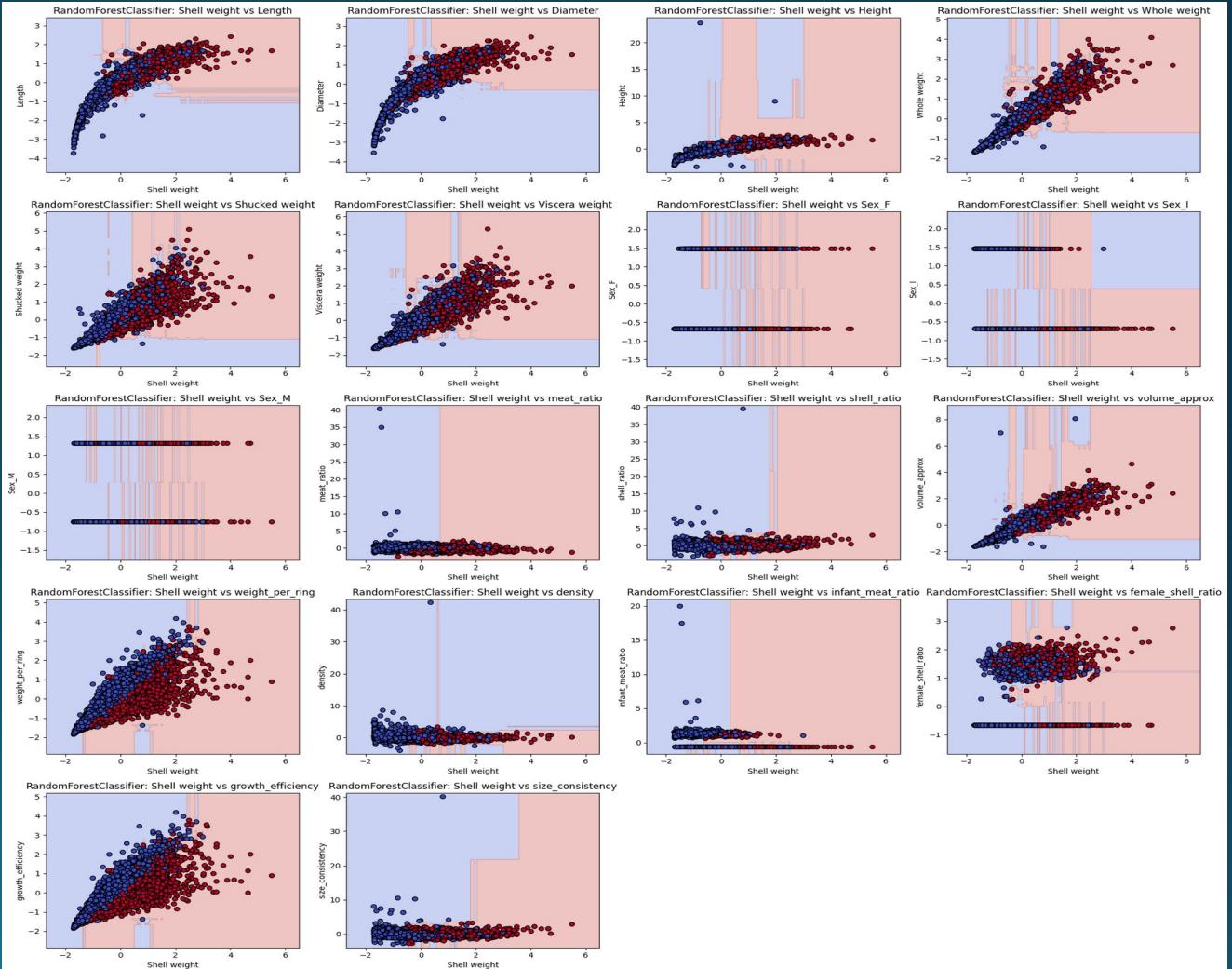
ROC-AUC:  $0.941 \pm 0.008$

==== RandomForest ===

Accuracy:  $0.964 \pm 0.003$

F1-score:  $0.947 \pm 0.005$

ROC-AUC:  $0.993 \pm 0.001$



# Реализация логистической регрессии и прогонка

```
==== LogisticRegressionCustom ====  
Accuracy: 0.954 ± 0.007  
F1-score: 0.931 ± 0.011  
ROC-AUC: 0.988 ± 0.003
```

