



# ПРОГНОЗИРОВАНИЕ ХАРАКТЕРИСТИК ВОЗРАТНОЙ МИГРАЦИИ НЕРКИ В УСТЬЕ РЕКИ ФРЕЙЗЕР С ПРИМЕНЕНИЕМ МЕТОДОВ ГЛУБОКОГО ОБУЧЕНИЯ

Mikhail Borisov<sup>1,2</sup>
Mikhail Krinitskiy<sup>1,2</sup>

<sup>1</sup>Moscow Institute of Physics and Technology

<sup>2</sup>Shirshov Institute of Oceanology, Russian Academy of Sciences

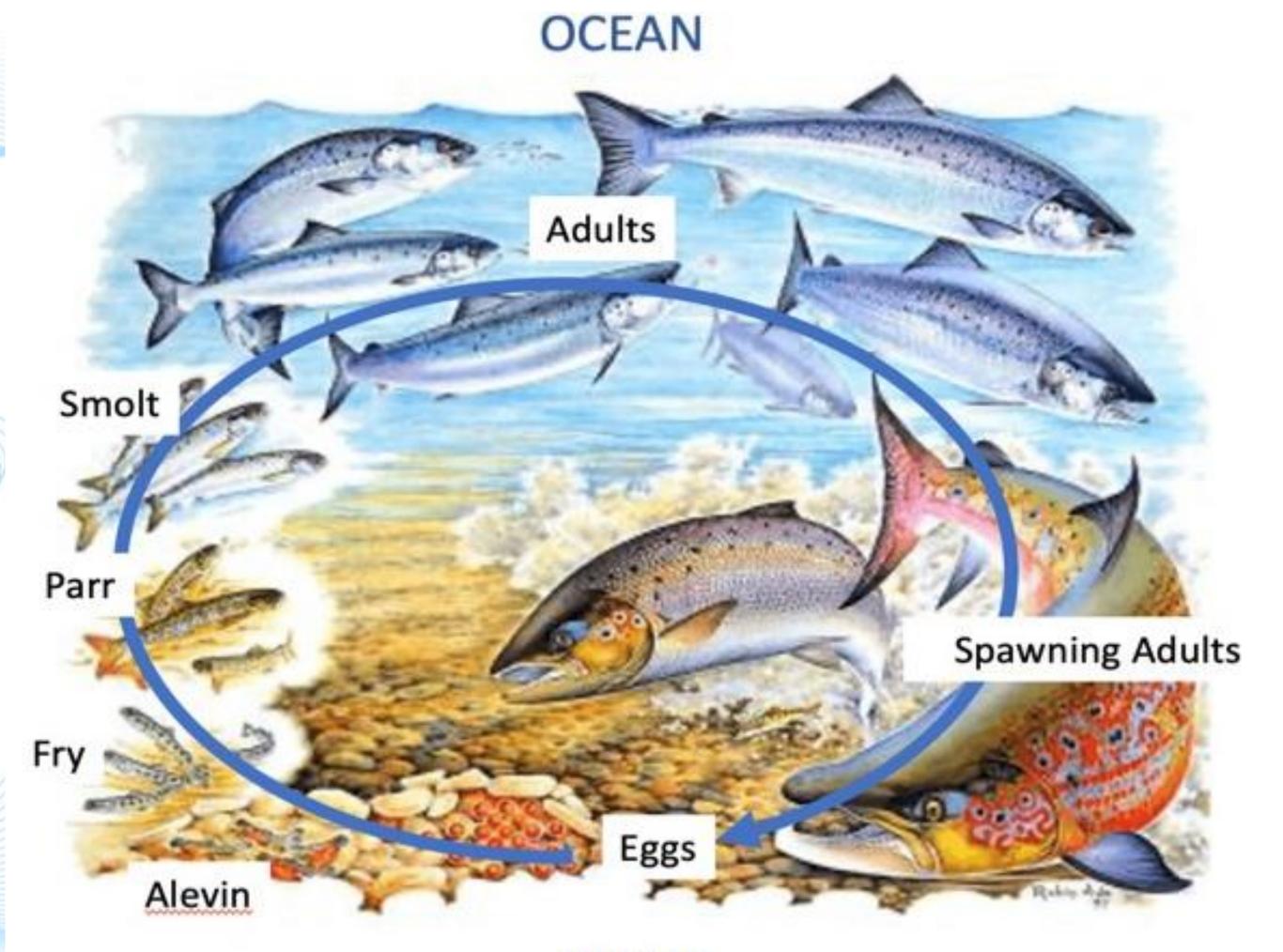


### Ведение



Oncorhynchus nerka также известная как нерка, проходит сложный жизненный цикл в разных водоемах.

Рыба начинает свою жизнь в пресноводных реках и озерах, где она вылупляется из икры. После нескольких месяцев молодь мигрирует в океан, где проводит от одного до четырех лет, набирая вес и готовясь к размножению. Взрослые особи возвращаются в родные пресноводные водоемы для нереста — возвратная миграция нерки.



RIVER

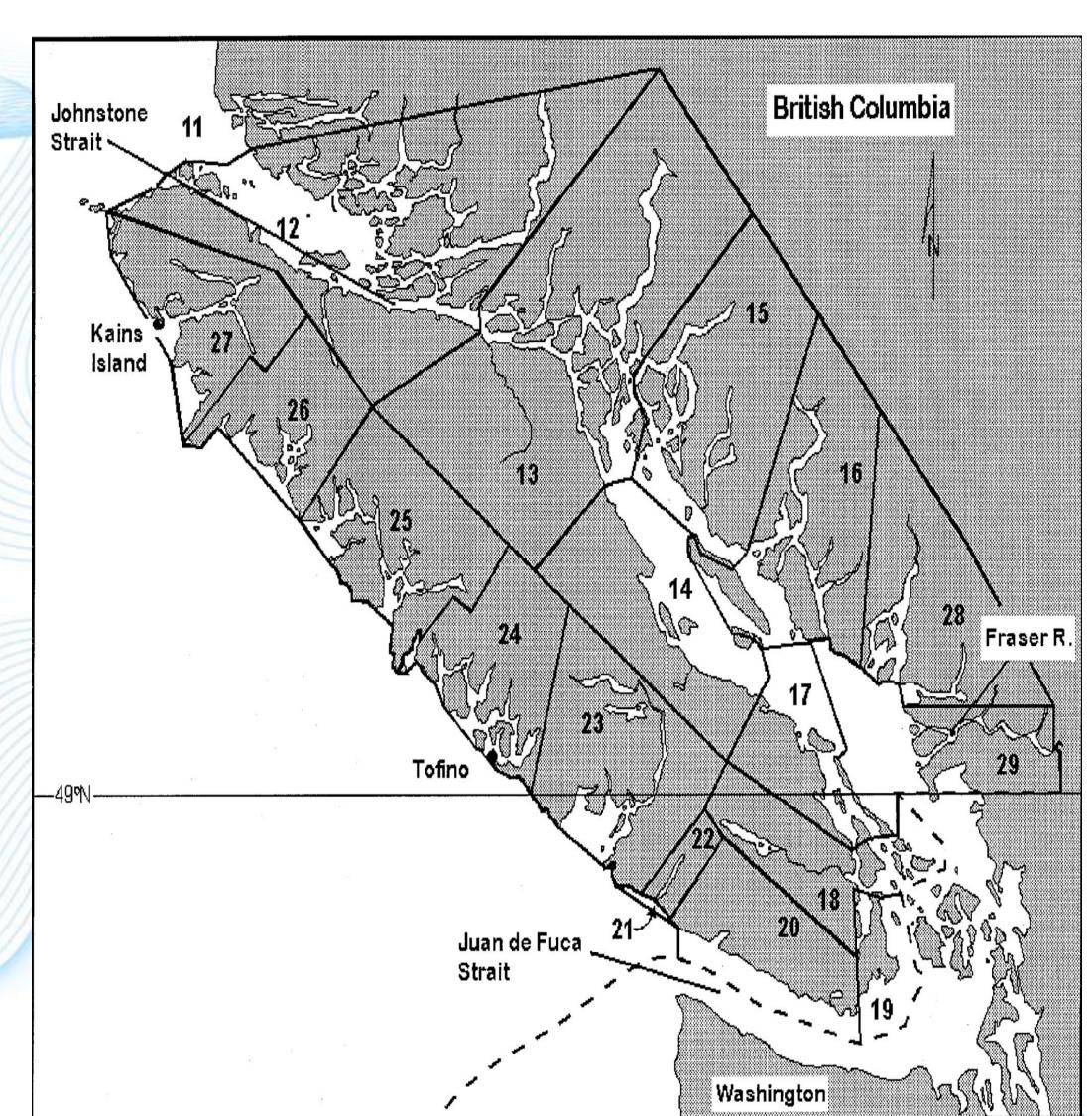


### Ведение



Возвращаясь в реку Фрайзер для нереста, нерка (Oncorhynchus nerka) сталкивается с выбором маршрута вдоль острова Ванкувер. Эти маршруты включают путь через пролив Джонстона на севере и пролив Хуан-де-Фука на юге.

- 1. Дата возвращения первой половины популяции нерки в реку Фрейзер служит ключевым индикатором для определения промысловых сезонов.
- 2. Процент особей, выбирающих северный маршрут миграции вокруг острова Ванкувер, напрямую влияет на квоты вылова между США и Канадой.
- 3. Точные прогнозы данных параметров имеют решающее значение для устойчивого управления рыбными запасами и сохранения популяции нерки.





### Цель исследования



В данном исследовании предполагается, что поведение нерки связано с химическим составом морской воды, температурой поверхности моря и динамикой течений в верхних слоях океана.

Таким образом цель исследования заключается в создании и обучении модели, способной прогнозировать характеристики возвратной миграции нерки на основе факторов окружающей среды.

Были решены следующие задачи:

- Сбор и предварительная обработка данных
- Создание обучающей выборки
- Обучение моделей
- Оптимизация выбора контрольных точек
- Определение лучшей модели







# Характеристики возвратной миграции

#### Целевые переменные:

- 1. Медианная дата возвратной миграции для подвида Chilko
- 2. Медианная дата возвратной миграции для подвида Early Stuart
- 3. Доля северного отклонения

Медианная дата возвратной миграции характеризует момент, когда 50% возвращающихся нерки из северо-восточной части Тихого океана прибывают в устье пролива Хуан-де-Фука между Канадой и США. Доля северного отклонения отражает процентный коэффициент ухода рыбы на северный маршрут в течение года. Данные получены с 1940х годов.

Медианная дата была преобразована согласно формуле для учета периодичности явления. Затем каждая переменная была нормализована.

$$RT_{cos} = \cos(\frac{\pi * \text{порядковый день}}{\text{дней в году}})$$

$$RT_{cos} = \frac{RT_{cos} - mean(RT_{cos})}{\sigma(RT_{cos})}$$

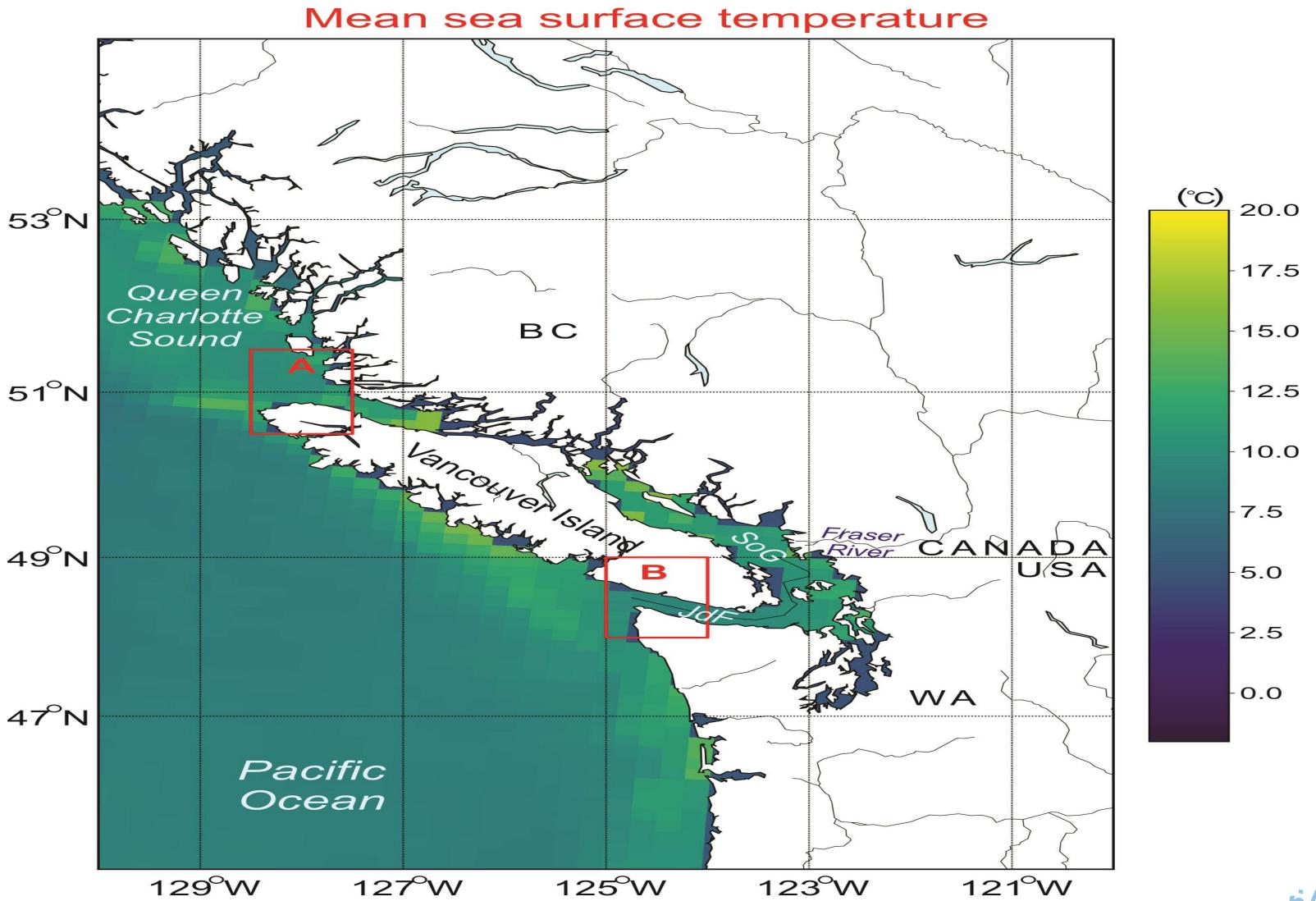
$$NDR_{std} = \frac{NDR - mean(NDR)}{\sigma(NDR)}$$





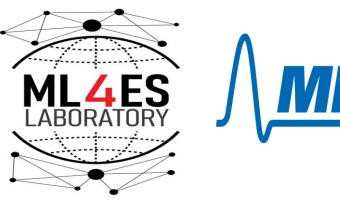


- 1992-2016 ежемесячно
- Зональная скорость ветра и течений
- Меридиональная скорость ветра и течений
- Соленость
- Температура



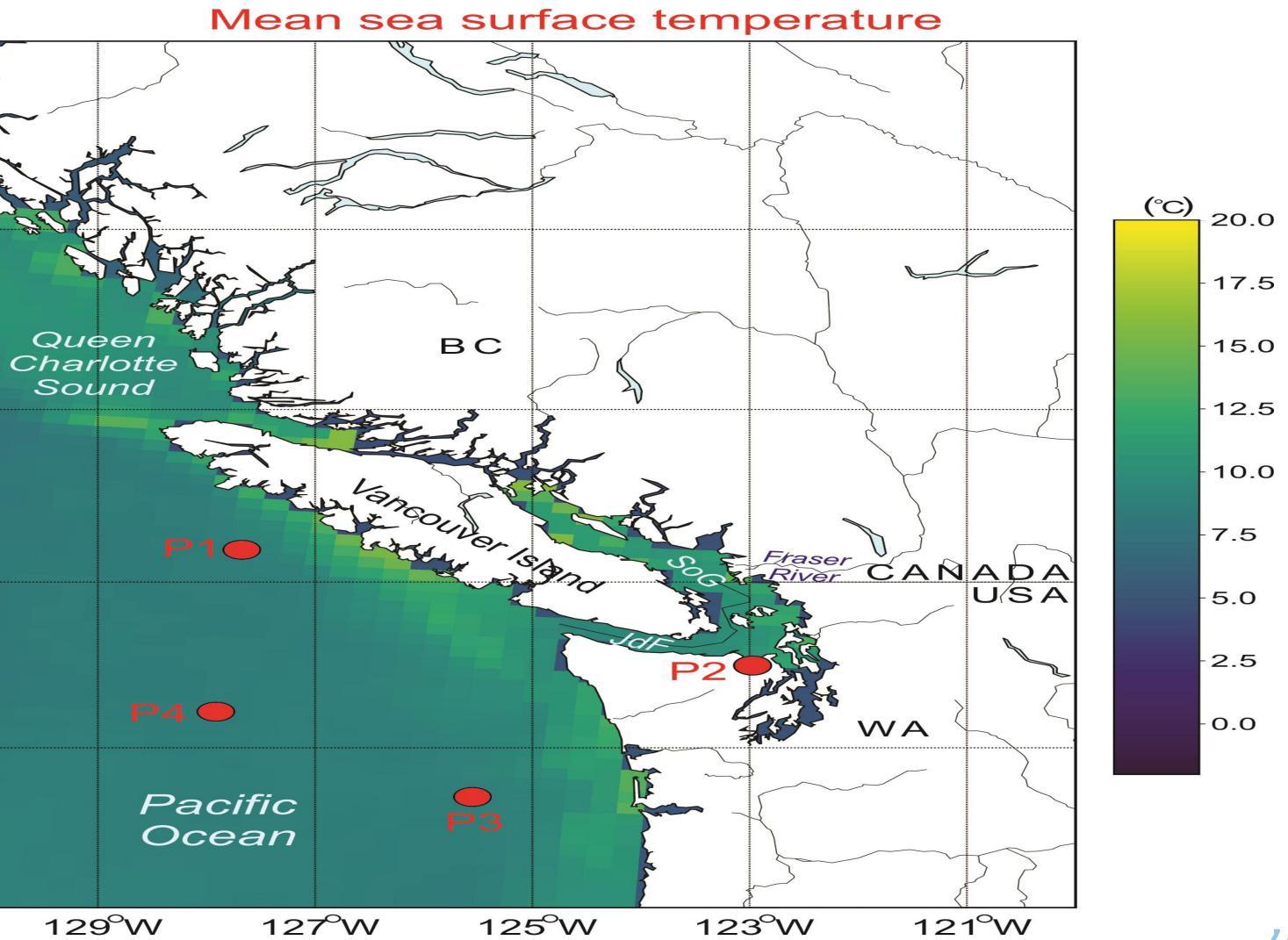






Признаковое описание составлялось из значений геофизических характеристик океана в контрольных точках <sub>53°N</sub> за 7 месяцев. Таким образом получили признаковое 168<sub>51°N</sub> описание размером признаков на год. выборки Аугментация производилась 10000 pa3<sub>49°N</sub> путем добавлением ДОЛИ случайного числа И3 нормального распределения с маленькой дисперсией

 $\mu = 0, \sigma = 0.001$ 





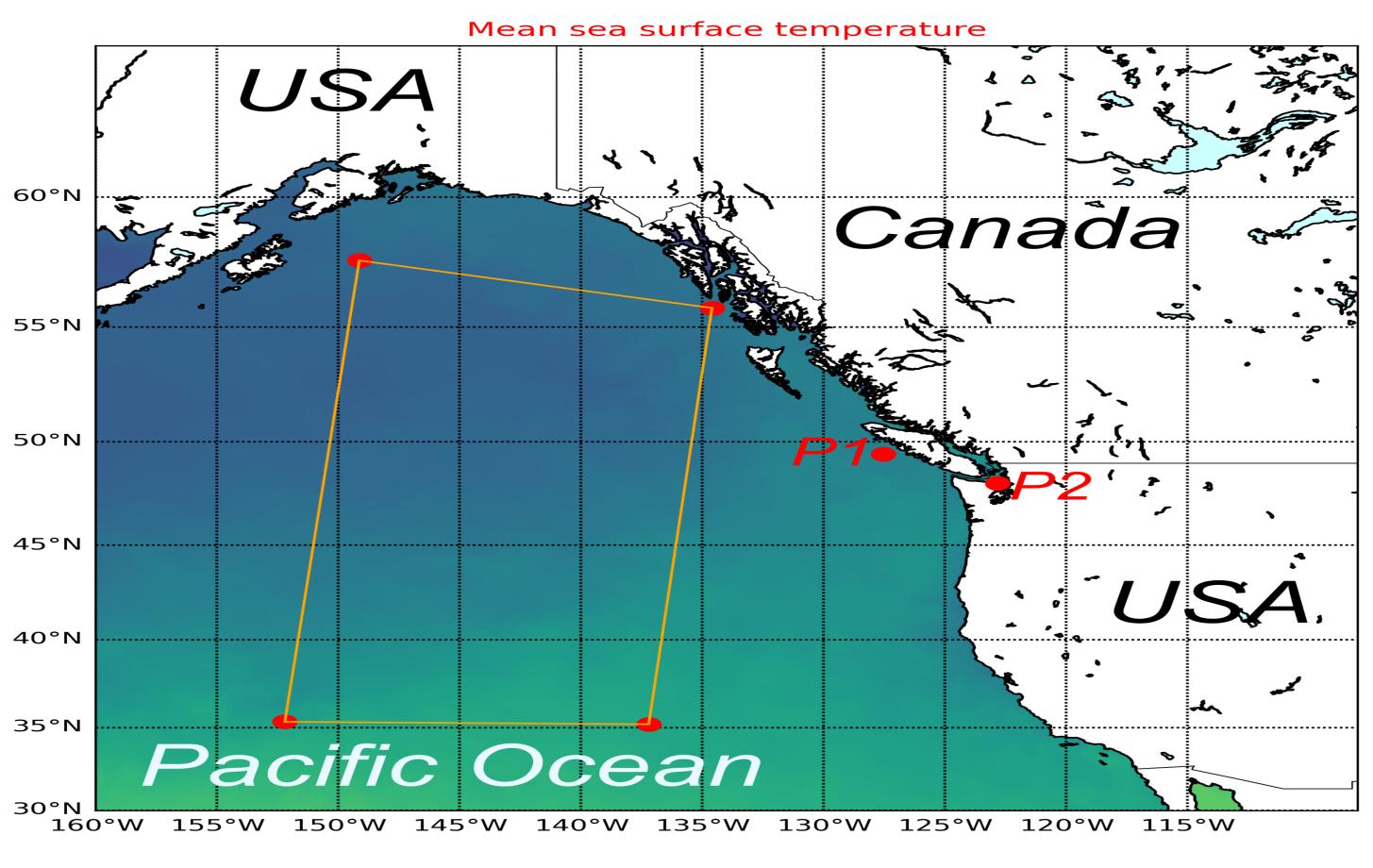


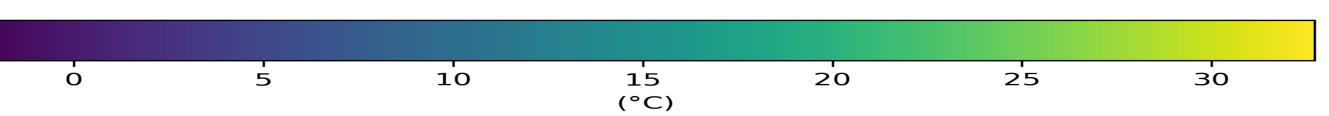


В качестве моделей использовались:

Гребневая и линейная регрессии, случайный лес, градиентный бустинг.

оптимизации Для выбора были контрольных точек зафиксированы первые две, оставшиеся выбирались большого диапазона точек помощи оптимизации при гиперпараметров Optuna использованием

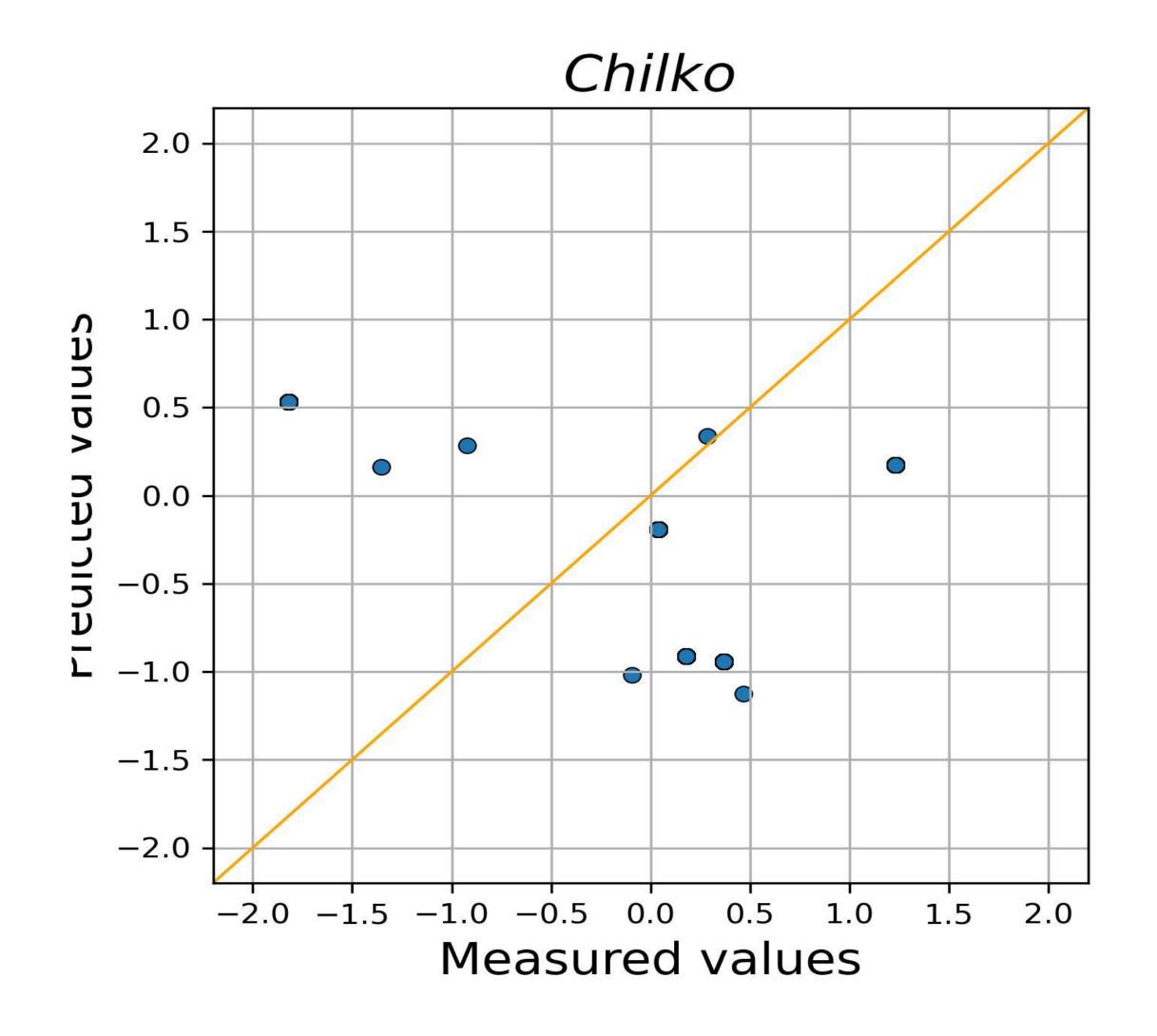


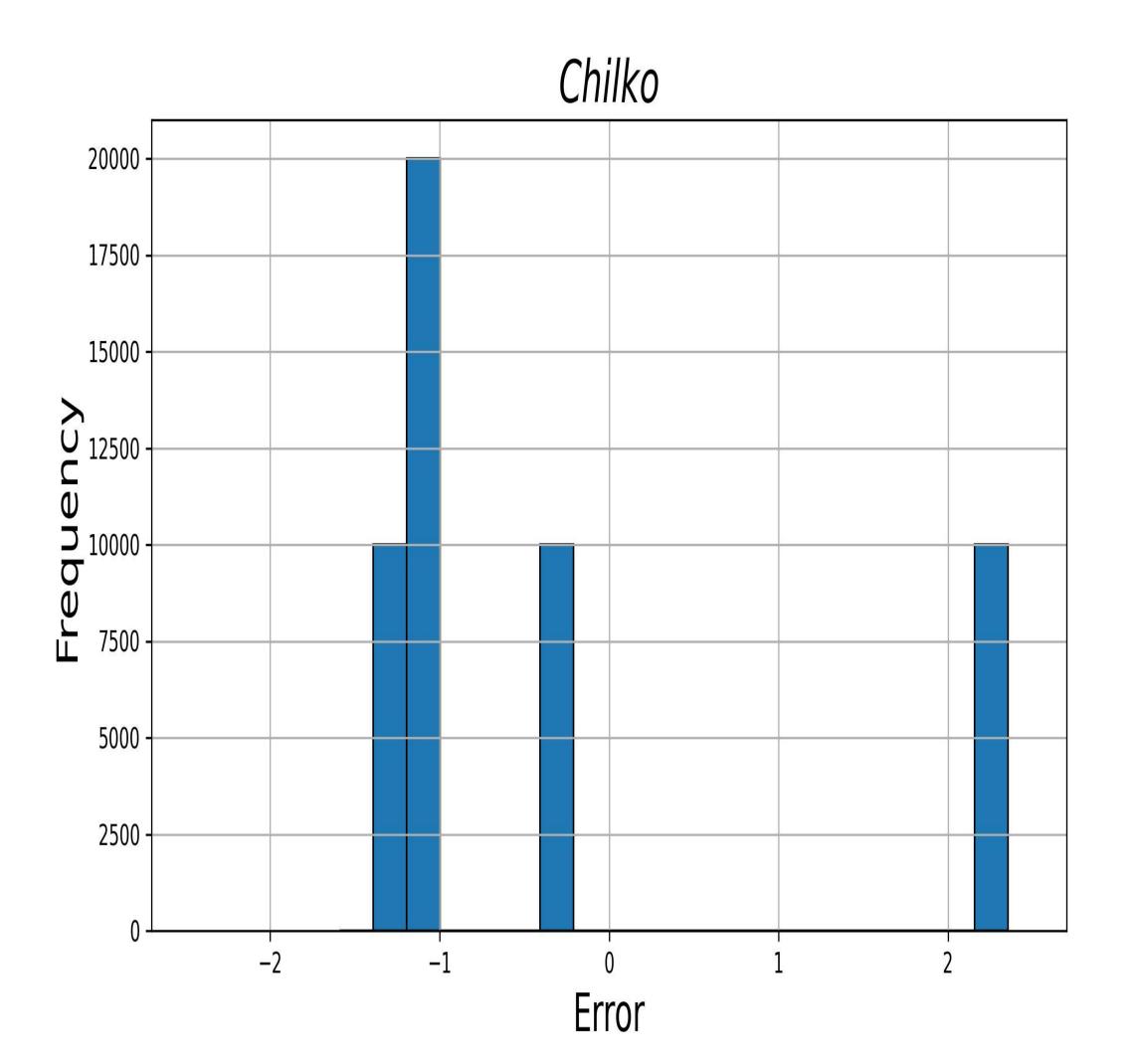




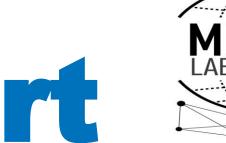






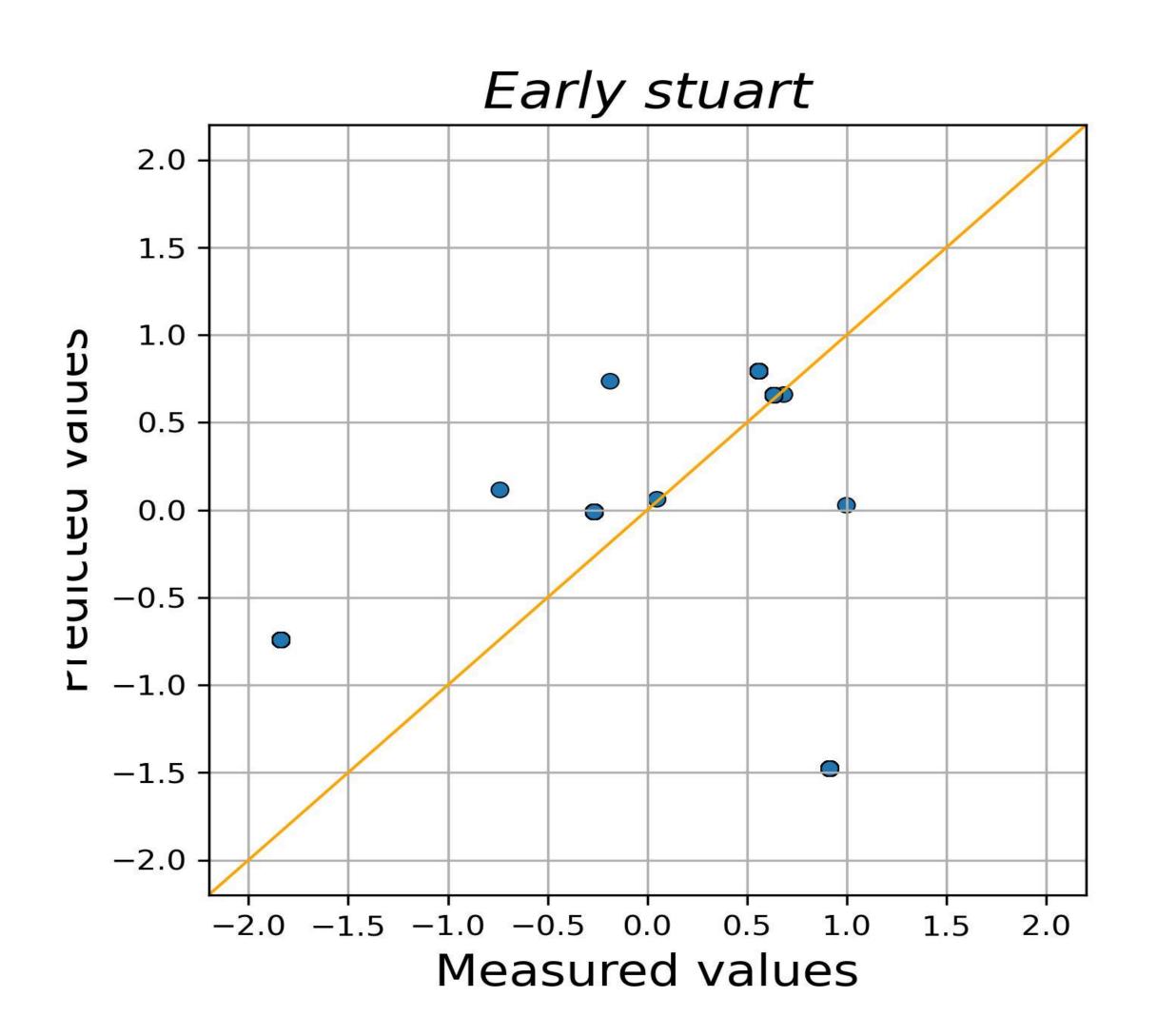


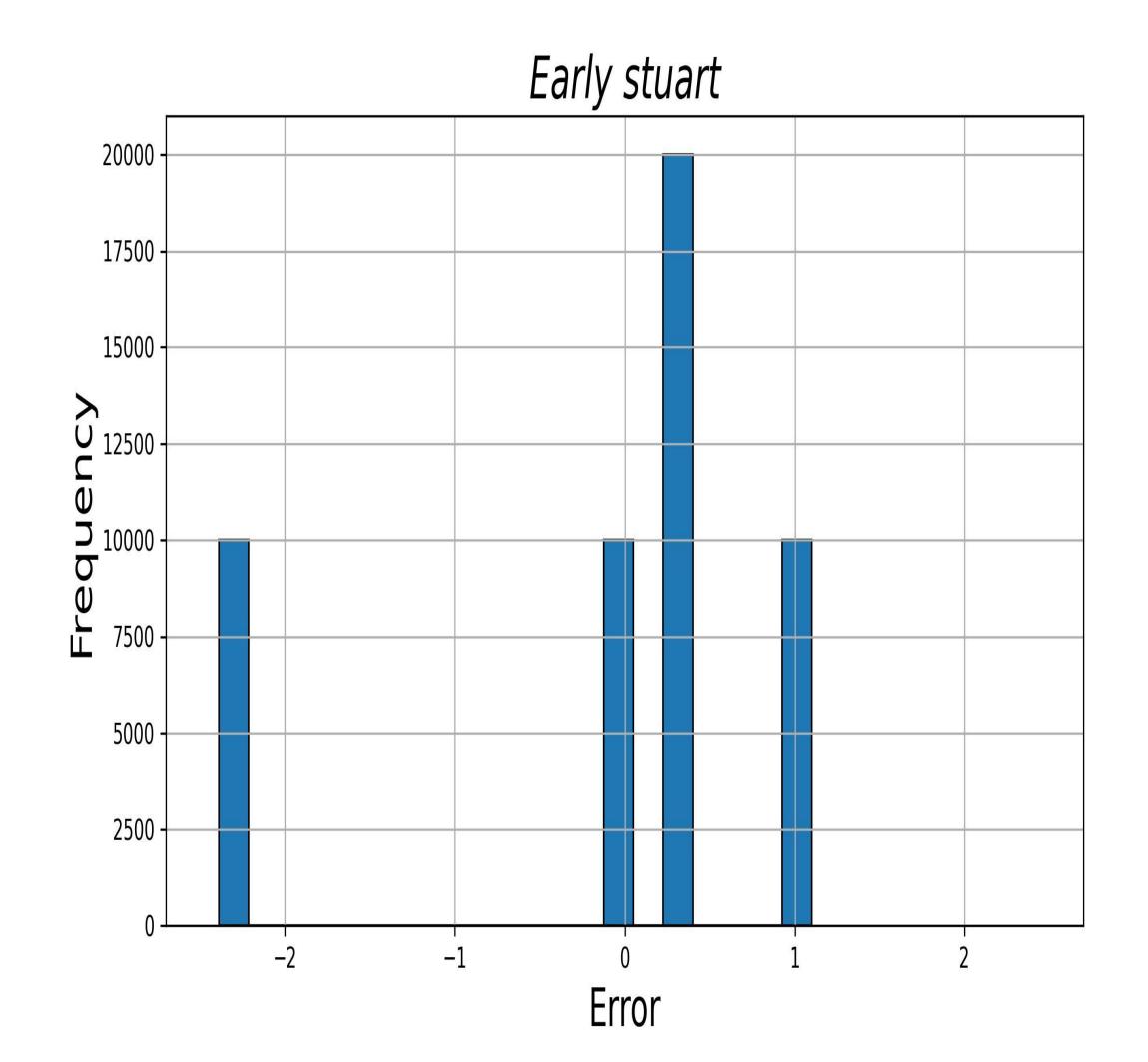






# Результаты Early Stuart МL4ES LABORATORY

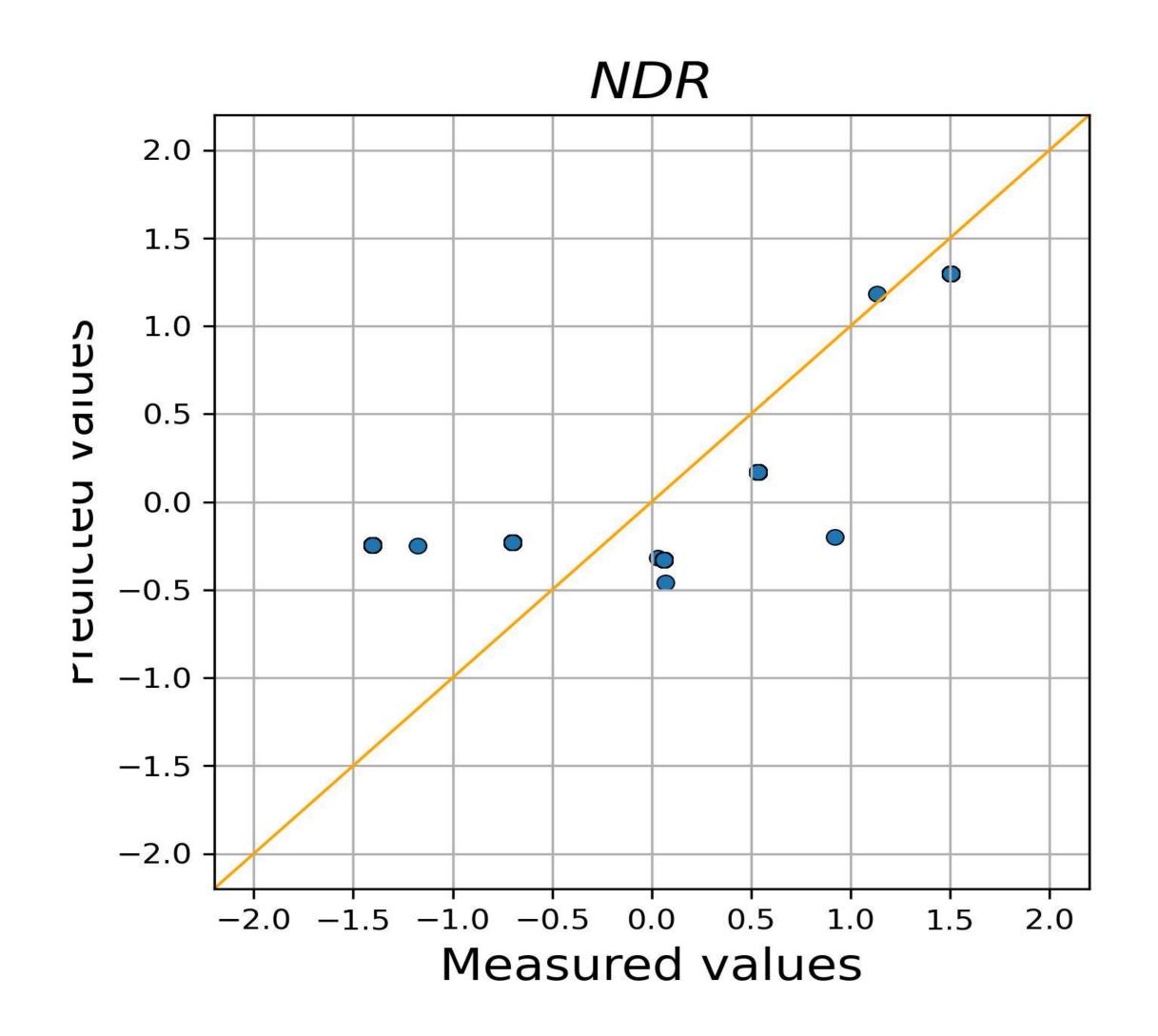


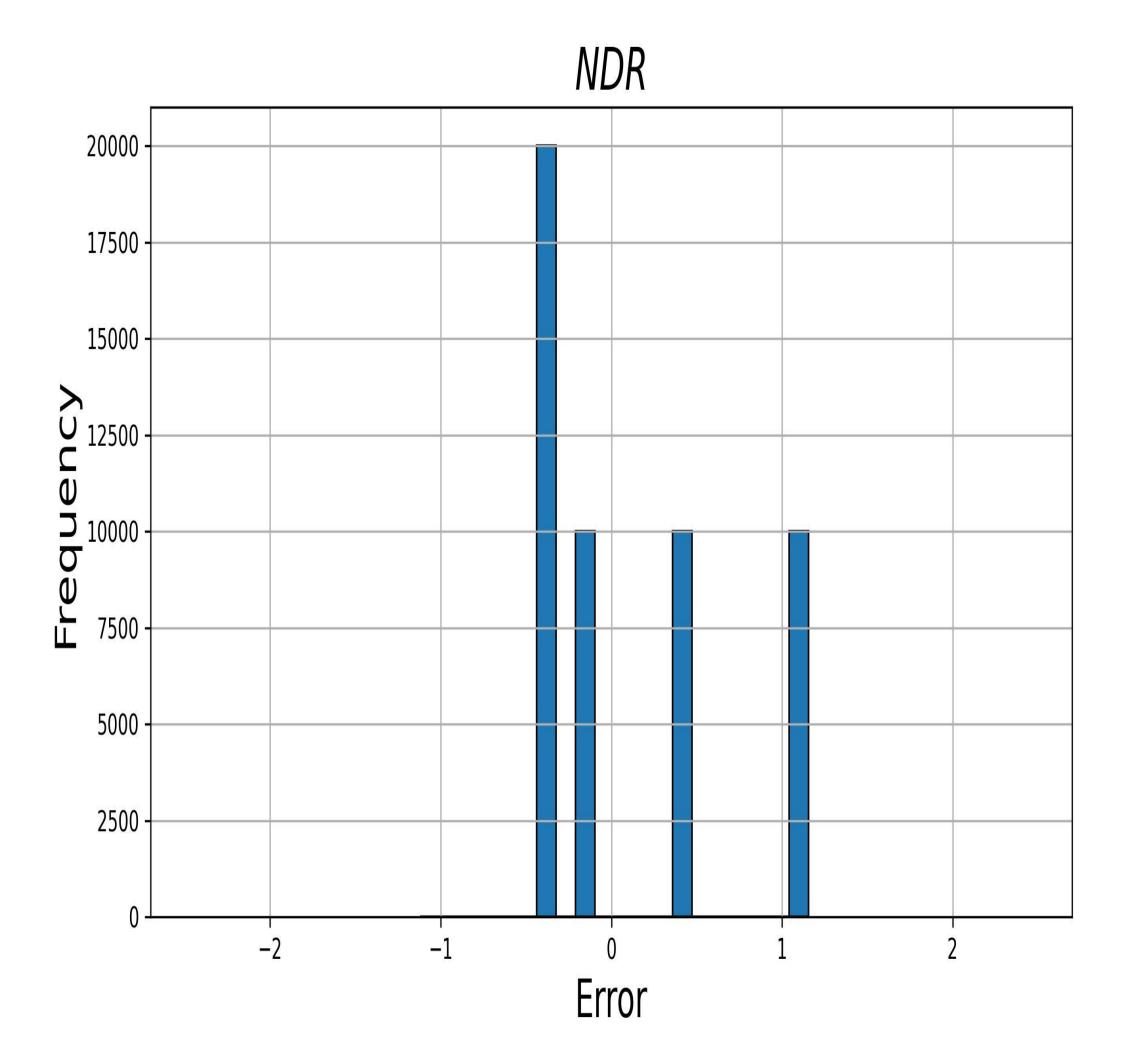


















- Использованы данные реанализа Glorys2v4
- Проведена аугментация и нормализация данных
- Применены классические модели машинного обучения
- Проведена оптимизация выбора контрольных точек



## Развитие исследования





- Использование реанализов ERA-5, NARR, CMCC CHOR с большим временным диапазоном.
- Применение Momentum Contrast нейронной сети для извлечения признакового описания в одномерный вектор
- Применение ConvLSTM сетей для прогнозирования без предварительной обработки данных