# Собеседование на специализацию «Интеллектуальный анализ данных»

Киселев Никита Б05-002

14 апреля 2022 г.

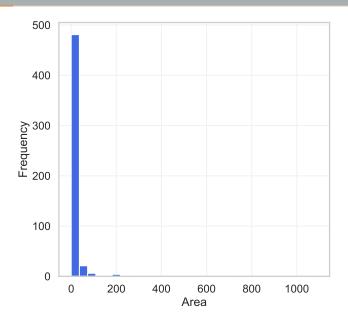
Московский физико-технический институт (национальный исследовательский университет)

#### Тестовая задача

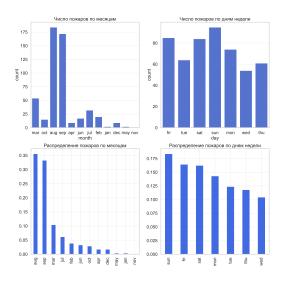
#### Задача 21

Предсказание площади лесных пожаров. На основе погодных измерений необходимо предсказать объем выгоревших лесных массивов на севере Португалии. Выборка состоит из 13 признаков и 517 объектов. Для решения задачи предлагается использовать метод наименьших квадратов с регуляризацией. Нарисовать график весов признаков и общей ошибки на кросс-валидации при изменении параметра регуляризации. Какие признаки наиболее важны для нашей задачи? Что изменится, если предварительно все признаки стандартизовать?

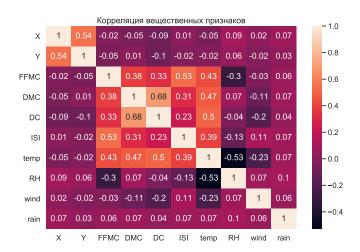
# Распределение ответов



## Распределение номинальных признаков



## Корреляция количественных признаков



## Линейная регрессия

- ullet Множество объектов  $\mathbb{X} = \mathbb{R}^n$
- Объекту  $x \in \mathbb{X}$  соответствует признаковое описание  $x = (f_1(x), \dots, f_n(x))$ , где  $f_j : X \to D_j$
- ullet Множество ответов  $\mathbb{Y} = \mathbb{R}$
- ullet Выборка  $\mathbb{D}=\{(\mathsf{x}_i,y_i)\mid \mathsf{x}_i\in\mathbb{X},y_i\in\mathbb{Y},i=1,\ldots,m\}$
- Матрица объекты-признаки  $X=(\mathsf{x}_1,\dots,\mathsf{x}_m)^T$ , вектор ответов у  $\in \mathbb{R}^m$
- ullet Вектор параметров модели  $\mathbf{w} = (w_1, \dots, w_n)^T$
- ullet Ставится задача минимизации ошибки алгоритма  $Q(w,X) = \|X \mathbf{w} y\|_2^2 o \min_{\mathbf{w}}$

## Метод наименьших квадратов

$$Q(w, X) = ||Xw - y||_2^2 = (Xw - y)^T (Xw - y) \to \min_{w}$$

Приравняем к нулю производную по вектору w:

$$\nabla_{\mathbf{w}} Q(\mathbf{w}, X) = \nabla_{\mathbf{w}} (-y^T X \mathbf{w} + \mathbf{w}^T X^T X \mathbf{w} + y^T y - \mathbf{w}^T X^T y) =$$

$$= -X^T y + (X^T X + X^T X) \mathbf{w} + 0 - X^T y = 0$$

$$X^T X \mathbf{w} = X^T y$$

$$\mathbf{w}^* = (X^T X)^{-1} X^T y$$

## $L_2$ регуляризация

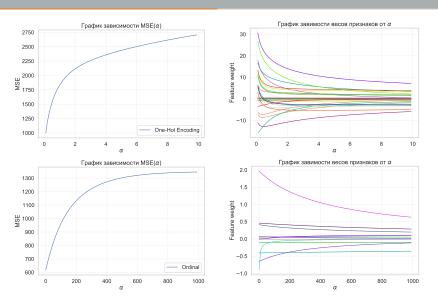
Могут возникнуть проблемы мультиколлинеарности в случае, если матрица  $X^TX$  плохо обусловлена. Один из способов решения — добавление к этой матрице диагональной:

$$\mathbf{w}^* = (X^T X + \alpha E_n)^{-1} X^T y$$

При этом значении вектора w достигается минимум функционала ошибки

$$Q(w, X, \alpha) = ||Xw - y||_2^2 + \alpha ||w||_2^2$$

# Изменение параметра $\alpha$



## Стандартизация

При стандартизации происходит преобразование признаков:

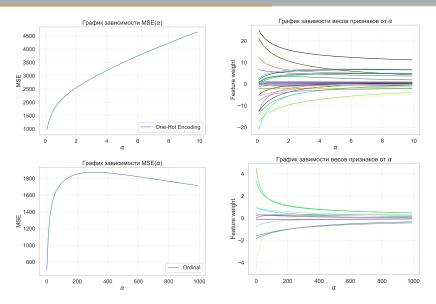
$$\hat{f}_j(x_i) = \frac{f_j(x_i) - \bar{f}_j}{S_j},$$

где

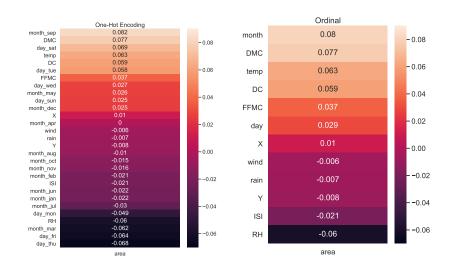
$$ar{f_j} = rac{1}{m} \sum_{i=1}^m f_j(\mathsf{x}_i)$$
 — выборочное среднее,

$$S_j = \sqrt{rac{1}{m}\sum_{i=1}^m (f_j(\mathsf{x}_i) - ar{f_j})^2}$$
 — среднеквадратичное отклонение.

# Изменение параметра $\alpha$ при стандартизации



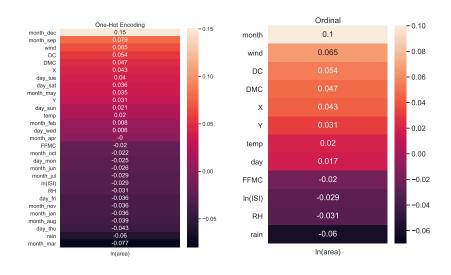
## Отбор признаков



# Преобразования признаков и ответов

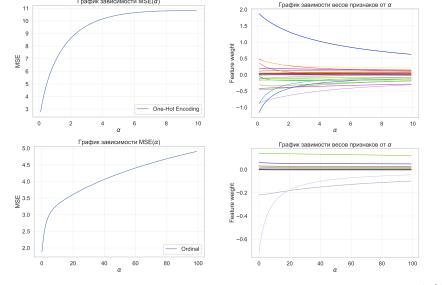
- 1. rain номинальный
- 2. FFMC  $\geq$  75
- 3.  $ISI \rightarrow In(ISI)$
- 4. area  $\rightarrow ln(1 + area)$

## Взаимосвязь новых признаков и ответов

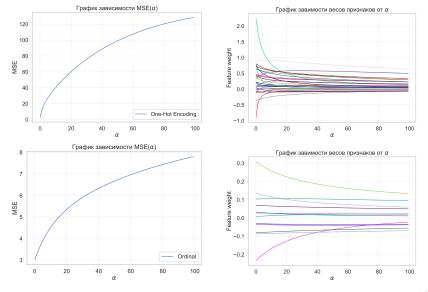


# Изменение параметра $\alpha$

График зависимости MSE(α)



# Изменение параметра $\alpha$ при стандартизации



## Сравнение результатов

Преобразование Стандартизация	До	После
-	616,50	1,82
+	624,78	1,89

**Таблица 1:** Лучшее значение MSE на кросс-валидации

Стоит отметить, что после преобразования ответами являются  $\ln(1+area)$ .

## Наиболее значимые признаки

Значимость признаков при решении задачи лучше всего оценивается на данных после преобразования. Таковыми являются:

- month месяц года
- wind скорость ветра
- rain количество осадков
- DC и DMC индексы засухи и влажности почвы