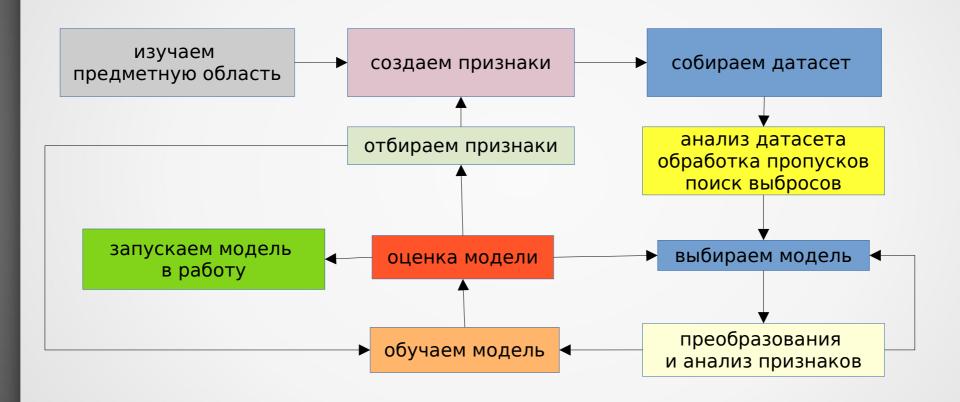
Евгений Борисов



создаем признаки (feature extraction / feature engineering)

отображение данных, специфических для предметной области, в точки пространства признаков

создаем признаки (feature extraction / feature engineering)

отображение данных, специфических для предметной области, в точки пространства признаков

### Типы признаков

- бинарные (да/нет)
- категориальные
- количественные  $(\mathbb{R})$
- порядковые

создаем признаки (feature extraction / feature engineering)

отображение данных, специфических для предметной области, в точки пространства признаков

### Типы признаков

- бинарные (да/нет)
- категориальные
- количественные  $(\mathbb{R})$
- порядковые

### примеры признаков

### для текстов

- TF-IDF
- Word2Vec

### для изображений:

- Haar-like features,
- HOG (Histogram of Oriented Gradients)

собираем признаки формируем учебный датасет

### анализ датасета

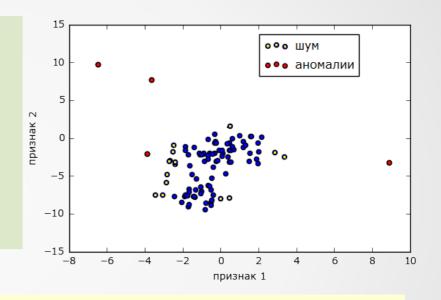
#### обработка пропусков

- удалить объект из выборки
- заполнить средним (медианой) вещественных переменных
- заполнить наиболее частым значением для категориальных
- заменить пропуск на редкое (мало вероятное) значение
- заменить на соседнее значение для упорядоченных данных

### анализ датасета

#### обработка пропусков

- удалить объект из выборки
- заполнить средним (медианой) вещественных переменных
- заполнить наиболее частым значением для категориальных
- заменить пропуск на редкое (мало вероятное) значение
- заменить на соседнее значение для упорядоченных данных



#### поиск выбросов / Outlier Detection

выброс или аномалия это то, что не вписывается в общие правила

Статистические тесты - отсечение по персентелю 0.95

Метрические методы - у выброса мало соседей

<u>Итерационные методы</u> - последовательное удаление выпуклых оболочек.

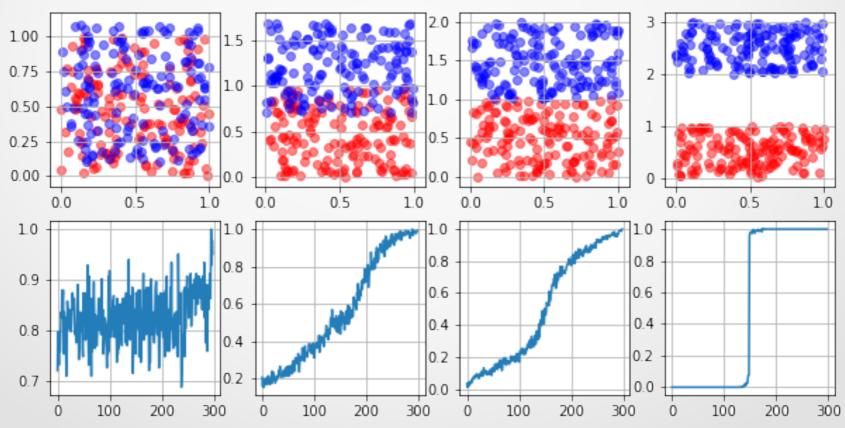
<u>Модельные тесты</u> - строим модель данных, точки, которые сильно отклоняются от модели - аномалии

Специальные модели ML - IsolationForest, выбросы попадают в листья на небольшой глубине дерева

### выбор модели

- тип задачи (классификация, регрессия, кластеризация...)
- особенности датасета (линейная разделимость и т.п.)

#### профили компактности



#### анализ признаков

- оценка зависимости (корреляции)

мультиколлинеарность - наличие линейной зависимости у признаков

зависимость признаков не позволяет однозначно оценить параметры модели

#### анализ признаков

- оценка зависимости (корреляции)

мультиколлинеарность - наличие линейной зависимости у признаков

зависимость признаков не позволяет однозначно оценить параметры модели

#### преобразования признаков (feature transformation)

полезен для визуализации, легко перенести признаки на отрезок [0, 255]  $x := \frac{x - x_{min}}{x_{max} - x_{min}}$ - масштабирование в отрезок

$$x := \frac{x - x_{min}}{x_{max} - x_{min}}$$

#### анализ признаков

- оценка зависимости (корреляции)

мультиколлинеарность - наличие линейной зависимости у признаков

зависимость признаков не позволяет однозначно оценить параметры модели

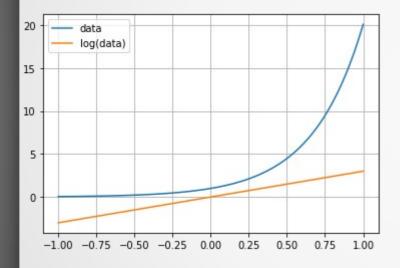
- масштабирование в отрезок полезен для визуализации, легко перенести признаки на отрезок [0, 255]
- <u>стандартизация</u> ; приведение к  $\mu$ =0 и  $\sigma$ =1 ; улучшает ситуацию с выбросами;  $\chi:=\frac{\chi-\mu}{\sigma}$  можно применять с метрическими методами ;

#### анализ признаков

- оценка зависимости (корреляции)

мультиколлинеарность - наличие линейной зависимости у признаков

зависимость признаков не позволяет однозначно оценить параметры модели



- масштабирование в отрезок полезен для визуализации, легко перенести признаки на отрезок [0, 255]  $x := \frac{x x_{min}}{x_{max} x_{min}}$
- стандартизация приведение к  $\mu$ =0 и  $\sigma$ =1 ; улучшает ситуацию с выбросами;  $\chi:=\frac{\chi-\mu}{\sigma}$  можно применять с метрическими методами ;
- <u>логарифмирование</u> помогает сделать значения более равномерными  $x := \log(x)$

#### анализ признаков

- оценка зависимости (корреляции)

мультиколлинеарность - наличие линейной зависимости у признаков

зависимость признаков не позволяет однозначно оценить параметры модели

#### преобразования признаков (feature transformation)

- масштабирование в отрезок полезен для визуализации, легко перенести признаки на отрезок [0, 255]
- стандартизация приведение к  $\mu$ =0 и  $\sigma$ =1 ; улучшает ситуацию с выбросами;  $\chi:=\frac{\chi-\mu}{\sigma}$  можно применять с метрическими методами ;
- логарифмирование помогает сделать значения более равномерными  $x\!:=\!\log(x)$
- метод пространственных знаков (spatial sign) проецирует значения на поверхность многомерной сферы, данные становятся равноудаленными от центра этой сферы;  $x_j := \frac{x_j}{\sum_k x_k^2}$  применяется после стандартизации всех признаков

 $x := \frac{x - x_{min}}{x_{max} - x_{min}}$ 

#### анализ признаков

- оценка зависимости (корреляции)

мультиколлинеарность - наличие линейной зависимости у признаков

зависимость признаков не позволяет однозначно оценить параметры модели

#### значения признака

 16
 37
 18
 81
 9
 40
 29

 x
 0.53
 0.73
 0.08
 0.89
 0.92
 0.38
 0.23

- масштабирование в отрезок полезен для визуализации, легко перенести признаки на отрезок [0, 255]  $x := \frac{x x_{min}}{x_{max} x_{min}}$
- стандартизация приведение к  $\mu$ =0 и  $\sigma$ =1 ; улучшает ситуацию с выбросами;  $x:=\frac{x-\mu}{\sigma}$  можно применять с метрическими методами ;
- логарифмирование помогает сделать значения более равномерными  $x := \log(x)$
- метод пространственных знаков (spatial sign) проецирует значения на поверхность многомерной сферы, данные становятся равноудаленными от центра этой сферы;  $x_j := \frac{x_j}{\sum_k x_k^2}$  применяется после стандартизации всех признаков
- <u>категоризация по шкале и бинаризация</u> уход от избыточной детализации; помогает улучшить результаты некоторых типов моделей

#### анализ признаков

- оценка зависимости (корреляции)

мультиколлинеарность - наличие линейной зависимости у признаков

зависимость признаков не позволяет однозначно оценить параметры модели

#### значения признака

	16	37	18	81	9	40	29	
х	0.53	0.73	0.08	0.89	0.92	0.38	0.23	

#### шкала персентилей

	min	10%	25%	50%	75%	95%	max
х	0.00	0.08	0.21	0.43	0.75	0.94	0.97

- масштабирование в отрезок полезен для визуализации, легко перенести признаки на отрезок [0, 255]  $x := \frac{x x_{min}}{x_{max} x_{min}}$
- стандартизация приведение к  $\mu$ =0 и  $\sigma$ =1 ; улучшает ситуацию с выбросами;  $x:=\frac{x-\mu}{\sigma}$  можно применять с метрическими методами ;
- логарифмирование помогает сделать значения более равномерными  $x\!:=\!\log(x)$
- метод пространственных знаков (spatial sign) проецирует значения на поверхность многомерной сферы, данные становятся равноудаленными от центра этой сферы;  $X_j := \frac{X_j}{\sum_k X_k^2}$  применяется после стандартизации всех признаков
- <u>категоризация по шкале и бинаризация</u> уход от избыточной детализации; помогает улучшить результаты некоторых типов моделей

#### анализ признаков

- оценка зависимости (корреляции)

мультиколлинеарность - наличие линейной зависимости у признаков

зависимость признаков не позволяет однозначно оценить параметры модели

#### значения признака

	16	37	18	81	9	40	29	
х	0.53	0.73	0.08	0.89	0.92	0.38	0.23	

#### шкала персентилей

	min	10%	25%	50%	75%	95%	max
х	0.00	0.08	0.21	0.43	0.75	0.94	0.97

#### категоризация по шкале

	х	cat	bin
16	0.53	3	[0, 0, 0, 1, 0, 0]
37	0.73	3	[0, 0, 0, 1, 0, 0]
18	0.08	1	[0, 1, 0, 0, 0, 0]
81	0.89	4	[0, 0, 0, 0, 1, 0]
9	0.92	4	[0, 0, 0, 0, 1, 0]
40	0.38	2	[0, 0, 1, 0, 0, 0]
29	0.23	2	[0, 0, 1, 0, 0, 0]

- масштабирование в отрезок полезен для визуализации, легко перенести признаки на отрезок [0, 255]  $x := \frac{x x_{min}}{x_{max} x_{min}}$
- стандартизация приведение к  $\mu$ =0 и  $\sigma$ =1 ;  $\chi$ :=  $\frac{\chi \mu}{\sigma}$  можно применять с метрическими методами ;
- логарифмирование помогает сделать значения более равномерными  $x := \log(x)$
- метод пространственных знаков (spatial sign) проецирует значения на поверхность многомерной сферы, данные становятся равноудаленными от центра этой сферы;  $x_j := \frac{x_j}{\sum_k x_k^2}$  применяется после стандартизации всех признаков
- <u>категоризация по шкале и бинаризация</u> уход от избыточной детализации; помогает улучшить результаты некоторых типов моделей

### обучение модели

задача оптимизации: минимизация функции потери в пространстве параметров модели

### обучение модели

задача оптимизации: минимизация функции потери в пространстве параметров модели

### оценка модели (применяем кроссвалидацию)

- кластеризация: отношение средних внутрикластерного и межкластерного расстояний
- классификация: погрешность, точность, полнота, ROC AUC
- регрессия: среднеквадратичное отклонение

### обучение модели

задача оптимизации: минимизация функции потери в пространстве параметров модели

### оценка модели (применяем кроссвалидацию)

- кластеризация: отношение средних внутрикластерного и межкластерного расстояний
- классификация: погрешность, точность, полнота, ROC AUC
- регрессия: среднеквадратичное отклонение

### результаты оценки модели

- успешное завершение
- замена модели
- коррекция (отбор) признаков

### методы отбора признаков

цель: минимизация ошибки модели на контроле

на каждой итерации переобучаем и оцениваем модель

- полный перебор подмножеств признаков
- добавление признаков по одному с минимизацией ошибки (жадный)
- поочередное добавление/удаление



### Конкурс BigData от Beeline

https://special.habrahabr.ru/beeline/



Александр Куменко
Как я победил в конкурсе BigData от Beeline
7 ноября 2015

https://habr.com/post/270367/

### Литература

git clone <a href="https://github.com/mechanoid5/ml\_lectorium.git">https://github.com/mechanoid5/ml\_lectorium.git</a>

К.В. Воронцов Обобщающая способность. Методы отбора признаков. - курс "Машинное обучение" ШАД Яндекс 2014

Александр Дьяконов Поиск аномалий <a href="https://dyakonov.org">https://dyakonov.org</a>

http://www.machinelearning.ru



# Вопросы?