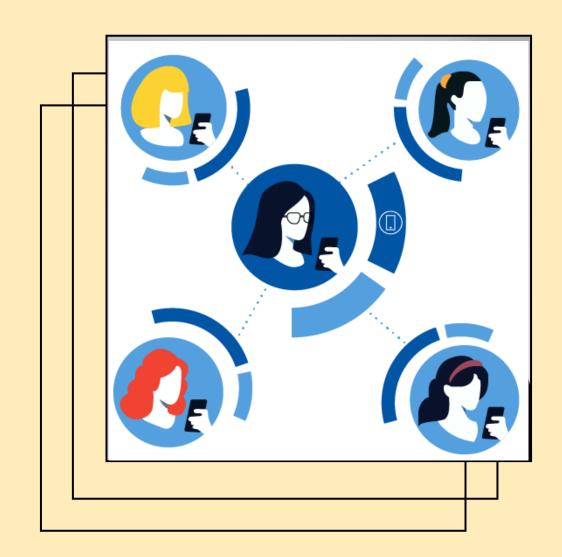
Индустриальный семинар

Look-alike моделирование

Элен Теванян

Руководитель направления алгоритмического анализа, X5 Tech



Nota Bene

- Обсуждаем третью третью большую сюжетную арку
- Как модель для обучения подразумеваем любую supervised модель
- Таргет, категорийный или численный, определяется задачей и ее постановкой

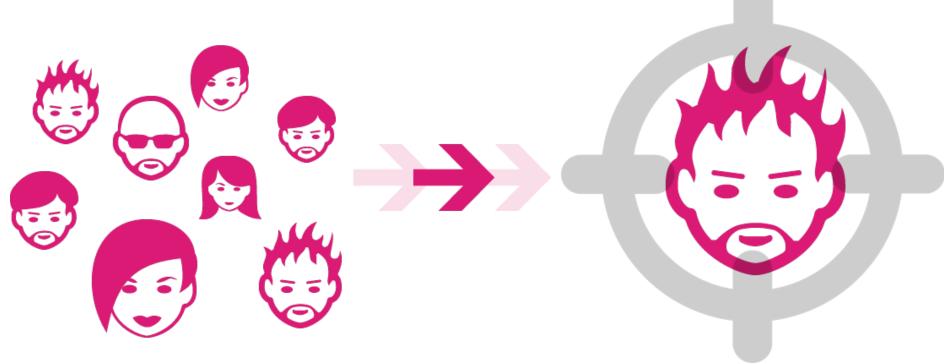
«Ах, если бы найти похожих»

- Есть узкий сегмент, хочется его увеличить
- Например, Перекресток выходил на кейс-чемпионат с запросом увеличить аудиторию клуба «Здоровых привычек»
- Допустим, всего участников 10 000. Активная клиентская база несколько млн. Наверняка есть сегмент(-ы), кто мог бы присоединиться к клубу, но, мб, не знает о нем/не думал/ не видел



Look-alike моделирование

- «Можно же лукэлайки построить, это же легко!»
- Задача: найти похожих пользователей из известного сегмента
- Функционал включен во многие рекламные площадки



«Ах, если бы найти похожих»

- Есть узкий сегмент, хочется его увеличить
- Например, Перекресток выходил на кейс-чемпионат с запросом увеличить аудиторию клуба «Здоровых привычек»
- Допустим, всего участников 10 000. Активная клиентская база несколько млн. Наверняка есть сегмент(-ы), кто мог бы присоединиться к клубу, но, мб, не знает о нем/не думал/ не видел
- Как сделать?

Рабочий вариант 1:

Свести к Supervised-задаче

- Есть X людей с положительными метками
- Можем насэмплировать Ү людей с отрицательными метками
- => классическая задача классификации

Сложности?



Рабочий вариант 1:

Свести к Supervised-задаче

- Есть X людей с положительными метками
- Можем насэмплировать Ү людей с отрицательными метками
- => классическая задача классификации

Сложности?

- Легко скатиться к несбалансированной задаче
- Отрицательные метки не факт, что отрицательные

Рабочий вариант 2:

Свести к Uplift-моделированию

- Мы хотим, чтобы пользователи кликнули на рекламу/активировали участие
- А также хотим, чтобы они участвовали в кампаниях/акциях/клубах
- Сведем-ка задачу к аплифту будем искать тот сегмент, который положительно откликнется на коммуникацию



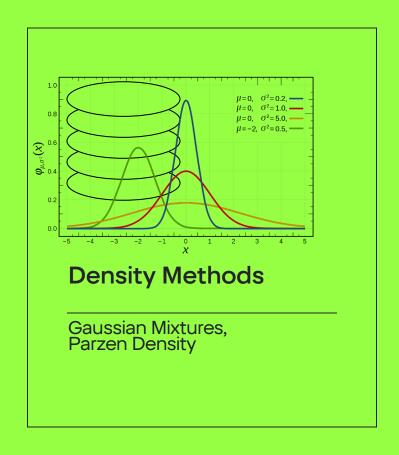
Рабочий вариант 3:

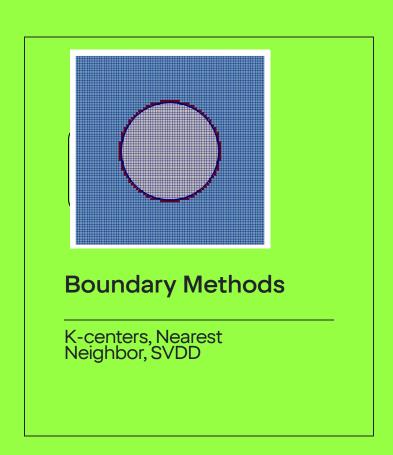
One Class Learning

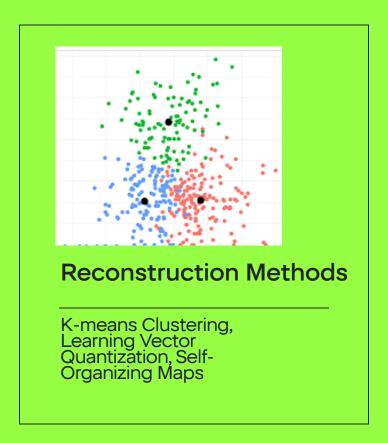
- Классическая задача классификации предполагает наличие двух классов,
 где модель пытается разделить данные разных классов
- В 1996 году представили понятие One-class classification обучении модели только на одном класе данных
- Примеры такого подхода не только в LAL, но и:
 - Детекция аномалий
 - Поиск выбросов
 - Обнаружение новизны
- Частные примеры: аварии в двигателях, критические ситуации на АЭС, поломки в нефтяных скважинах и т.п.



Три подхода







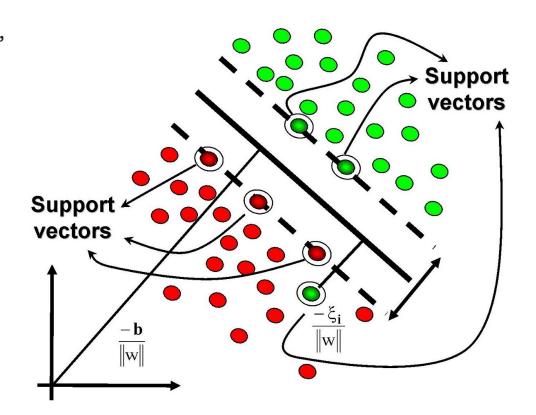


SVM

 Классический SVM проводит гиперплоскости, чтобы разделить данные одного класса от другого

$$\min_{w, b, \xi_i} \frac{\|w\|^2}{2} + C \sum_{i=1}^n \xi_i$$
subject to:
$$y_i(w^T \phi(x_i) + b) \ge 1 - \xi_i \quad \text{for all } i = 1, \dots, n$$

$$\xi_i \ge 0 \quad \text{for all } i = 1, \dots, n$$

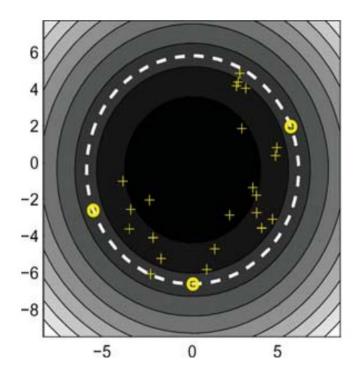


Support Vector Data Description

 Алгоритм восстанавливает сферу вокруг данных. Минимизируется объем сферы

$$\min_{R, \mathbf{a}} R^2 + C \sum_{i=1}^n \xi_i$$
subject to:
$$\|x_i - \mathbf{a}\|^2 \le R^2 + \xi_i \quad \text{for all } i = 1, \dots, n$$

$$\xi_i \ge 0 \quad \text{for all } i = 1, \dots, n$$



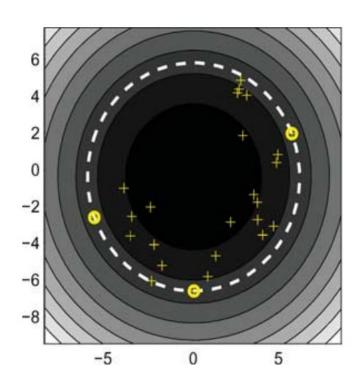
Support Vector Data Description

• Если вдруг есть какое-то количество представителей альтернативного класса, можно применить и другую постановку задачи:

$$F(R, \mathbf{a}, \xi_i, \xi_l) = R^2 + C_1 \sum_i \xi_i + C_2 \sum_l \xi_l$$

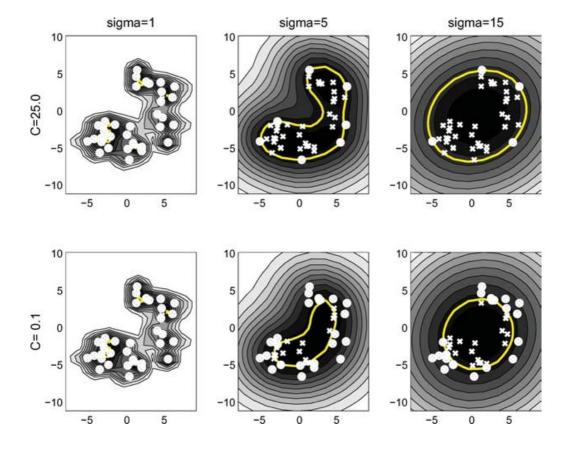
and the constraints

$$\|\mathbf{x}_i - \mathbf{a}\|^2 \le R^2 + \xi_i, \quad \|\mathbf{x}_l - \mathbf{a}\|^2 \ge R^2 - \xi_l, \quad \xi_i \ge 0, \ \xi_l \ge 0 \quad \forall i, l$$



Support Vector Data Description

• Kernel Trick тоже имеет место быть



Практические заметки

- Если возможно уйти от задачи LAL к Uplift уходите
- Если надо делать LAL, выбор чаще в пользу классификации



Ссылки

• Целый диплом по One Class Classification

https://homepage.tudelft.nl/n9d04/thesis.pdf

SVDD:

https://homepage.tudelft.nl/a9p19/papers/ML_SVDD_04.pdf

Deep One Class Classification

https://medium.com/analytics-vidhya/paper-summary-deep-one-class-classification-doc-adc4368af75c

Gaussian Mixture Models

https://towardsdatascience.com/gaussian-mixture-models-explained-6986aaf5a95