



#### Резаиан Наим

E-mail: rezaian-n@rudn.ru

Telegram: @NaeimRezaeian

- 1. Заведующий лабораторией искусственного интеллекта
- 2. Руководитель направления разработок Центра развития цифровых технологий в образовательных процессах
- 3. Старший преподаватель факультета искусственного интеллекта



## Как отличить ель от сосны?





Ель Сосна

#### Как отличить ель от сосны?



Ель



Сосна

Ветки Смотрят вверх

Ствол Не видно

**Иголки** Густые

**Цвет** Ближе к зеленому

Параллельно земле

Видно

Более редкие

Ближе к желтому

### Как отличить ель от сосны?



Ветки

Ствол

Иголки

Цвет

Смотрят вверх

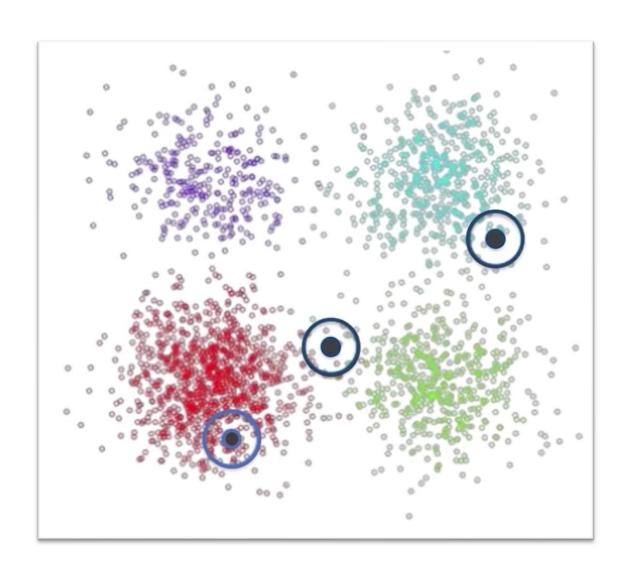
Не видно

Густые

Ближе к синему



## Гипотеза компактности



#### Гипотеза компактности

# Если два объекта похожи друг на друга, то ответы на них тоже похожи

Метод k ближайших соседей (kNN): Обучение

Дано: обучающая выборка  $X = (x_i, y_i)_{i=1}^{\ell}$ 

Задача классификации: ответы из множества  $Y = \{1, ..., K\}$ 

Обучение модели: запоминаем обучающую выборку X

### Метод k ближайших соседей (kNN): Применение

Дано: новый объект х

### Применение модели:

Сортируем объекты обучающей выборки по расстоянию до нового объекта:

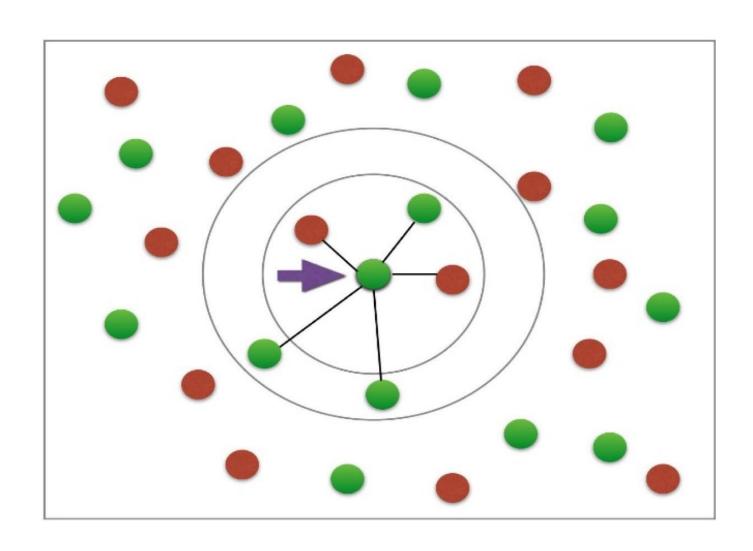
$$\rho(x,x_{(1)}) \leq \, \rho(x,x_{(2)}) \leq \, \ldots \leq \, \rho(x,x_{(\ell)})$$

**Выбираем** k ближайших объектов:  $x_{(1)},...,x_{(k)}$ 

Выдаем наиболее популярный среди них класс

$$a(x) = \underset{y \in Y}{\operatorname{argmax}} \sum_{i=1}^{k} [y_{(i)} = y]$$

## Метод k ближайших соседей (kNN): Применение



#### Метрика

**Метрика** – это функция ho с двумя аргументами, удовлетворяющая трём требованиям:

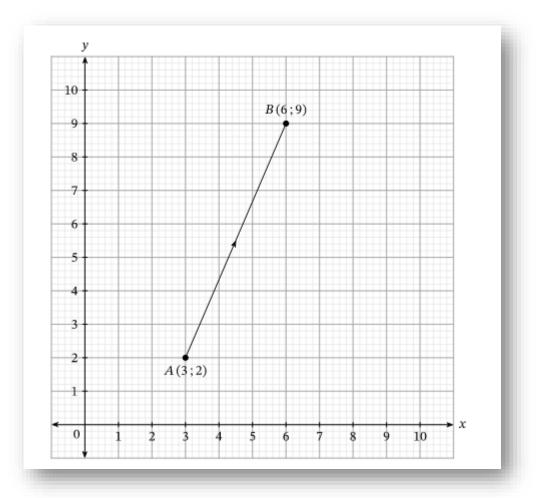
$$ho(x,z)=0$$
 тогда и только тогда, когда x=z

$$\rho(x,z) = \rho(z,x)$$

$$ho(x,z) \leq 
ho(x,v) + 
ho(v,z)$$
 неравенство треугольника

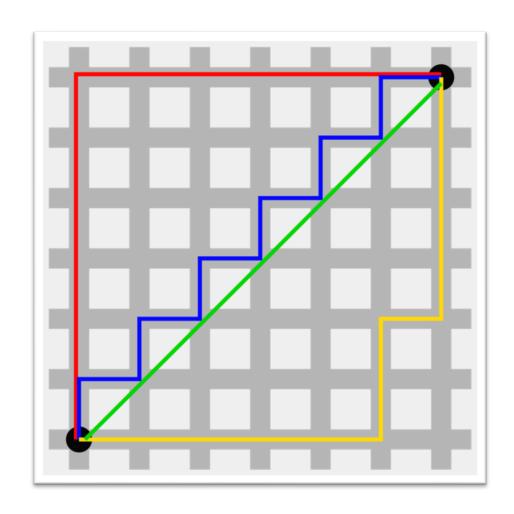
#### Евклидова метрика

$$\rho(x,z) = \sqrt{\sum_{j=1}^{d} (x_j - z_j)^2}$$



#### Манхэттенская метрика

$$\rho(x,z) = \sum_{j=1}^{d} |x_j - z_j|$$

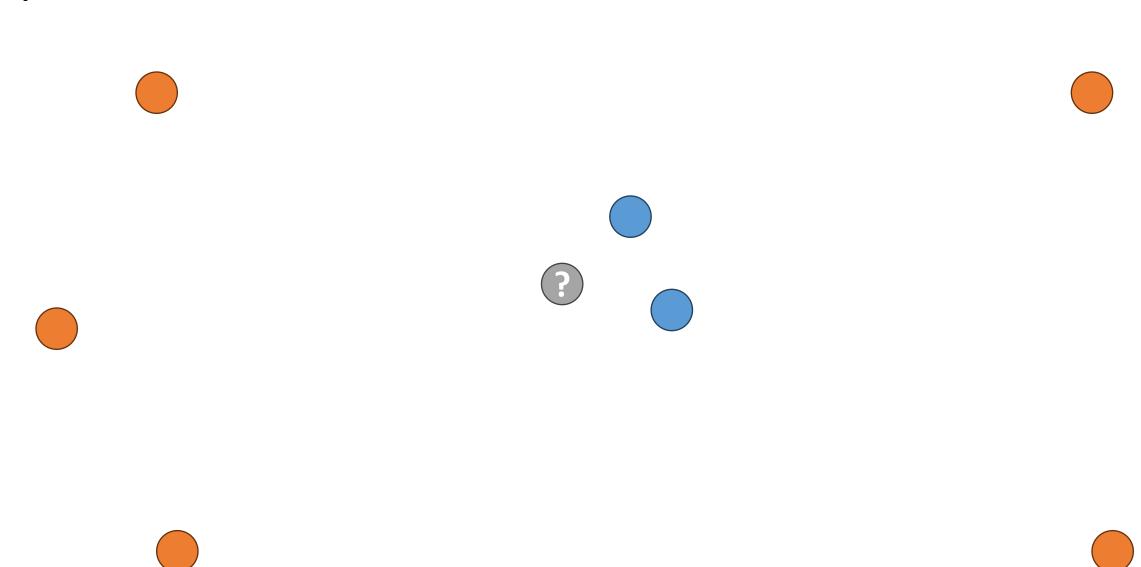


#### Функция потерь в классификации

**Accuracy** - это доля правильных ответов модели

$$accuracy = \frac{1}{\ell} \sum_{i=1}^{\ell} [a(x_i) = y_i]$$

## Проблема kNN



#### Взвешенный knn

$$a(x) = \underset{y \in Y}{\operatorname{argmax}} \sum_{i=1}^{k} w_{i} [y_{(i)} = y]$$

$$w_i = \frac{1}{\rho(x, x_{(i)})}$$

#### Метод k ближайших соседей в sklearn

sklearn.neighbors.KneighborsClassifier(n\_neighbors=5, weights='uniform', algorithm='auto', leaf\_size=30,p=2,metric='minkowski')

Метод k ближайших соседей для регрессии: Обучение

Дано: обучающая выборка  $X = (x_i, y_i)_{i=1}^{\ell}$ 

Задача регрессии: ответы из множества  $Y=\mathbb{R}$ 

Обучение модели: запоминаем обучающую выборку X

#### Метод k ближайших соседей для регрессии: Применение

Дано: новый объект х

## Применение модели:

Сортируем объекты обучающей выборки по расстоянию до нового объекта:

$$\rho(x,x_{(1)}) \leq \, \rho(x,x_{(2)}) \leq \, \ldots \leq \, \rho(x,x_{(\ell)})$$

**Выбираем** k ближайших объектов:  $x_{(1)},...,x_{(k)}$ 

**Усредняем** ответы

$$a(x) = \frac{1}{k} \sum_{i=1}^{k} y_{(i)}$$

#### Метод k ближайших соседей для регрессии в sklearn

sklearn.neighbors.KneighborsRegressor(n\_neighbors=5, weights='uniform', algorithm='auto', leaf\_size=30,p=2,metric='minkowski')

## Метод k ближайших соседей

sklearn.neighbors.KNeighborsClassifier

<u>sklearn.neighbors.KNeighborsRegressor</u>

BallTree и KD-Tree