

## Лекция 2. Признаки

# Модальность данных

- Таблицы
- Текст
- Изображения
- Видео
- Аудио
- etc

# Простые модели

- Линейная регрессия  $y = Xw$
- Метод ближайших соседей (knn) — выбираем наиболее распространённый класс среди  $k$  ближайших соседей данного элемента, классы которых уже известны
- Дерево решений



# Мотивация

## Что подавать на вход модели?

Хотим классифицировать изображения.

- ① Как подавать изображение на вход модели?
- ② Сработают ли эти модели?

# Глубокое и неглубокое обучение

- **Классическое обучение** — ручное проектирование признаков.  
Модель ищет закономерности в заранее заданных признаках.
- **Глубокое обучение** — автоматическое создание признаков.

## Задача предсказания оценки студента

- Пол
- Дата рождения
- Школа (город и номер)
- Средний школьный балл
- Мотивационное письмо
- Ссылка на github
- Профили в социальных сетях
- Расстояние от дома до университета
- Пиво/неделя
- Наличие ноутбука
- Ряд в аудитории
- Доля пропущенных лекций
- Периметр головы
- Оценка по мнению бабушки
- Оценка по мнению одногруппников
- Любимая книга

# Признаки

Признаки (факторы, features, attributes, etc):

- необходимо преобразовывать в  $\mathbb{R}^n$ ;
- для разных задач важны разные признаки.

# Задачи на признаки

- Извлечение признаков
- Конструирование признаков
- Подготовка признаков (масштабирование и нормализация, кодирование категориальных признаков и т.п.)
- Отбор признаков (Feature Selection)
- Анализ важности признаков (Feature Importance)

# Числовые признаки

Непосредственно из  $\mathbb{R}^n$

- Средний школьный балл
- Расстояние от дома до университета
- Пиво/неделя
- Периметр головы
- Доля пропущенных лекций

# Категориальные признаки

## Номинальные

- Пол
- Наличие ноутбука

## Порядковые

- Ряд в аудитории
- Оценка по мнению бабушки
- Оценка по мнению одногруппников

# Кодирование номинальных признаков

- Label encoding
- One-hot encoding
- Frequency encoding
- Target encoding
- etc

# Временные признаки

Дата рождения (знак гороскопа, возраст).

- Периодические — день недели, месяц, год, etc.
- Разность между моментами времени (также до или после события)
- Лаги

# Географические признаки

Школа (город):

- Местный/неместный.
- Регион.
- Расстояние до СПб.
- Большой/маленький город.
- etc

## На подумать

Как закодировать следующие признаки:

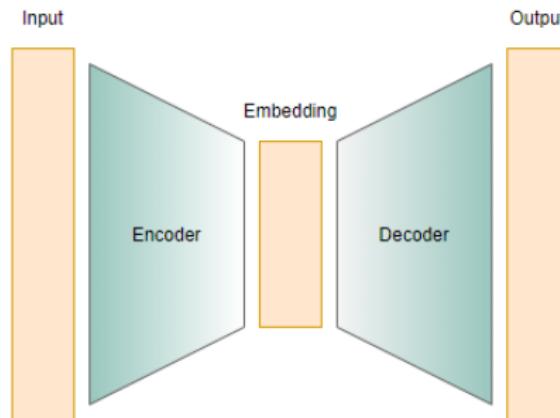
- Школа (номер)
- Любимая книга

# Кодирование текста или графов

Пусть для каждого студента есть вступительное эссе и информация из социальных сетей. Можем ли мы как-нибудь её использовать?

# Эмбеддинги

Преобразование объектов в вектора



# Предобработка признаков

- Постоянные признаки
- Пропущенные значения
- Выбросы
- Конструирование новых признаков
- Масштабирование

# Масштабирование

- Стандартизация, нормализация
- Модели на деревьях не чувствительны к масштабу признаков
- Линейные модели — регуляризация, сходимость методов оптимизации

# Вопросы для анализа

- Мало данных или много факторов?
  - ▶ Все ли факторы одинаково хороши?
  - ▶ Может их можно скомбинировать?
  - ▶ Стоит ли одинаково верить всем факторам?
- Может быть в данных что-то нечисто?
  - ▶ Все ли мы можем объяснить?
  - ▶ А набирали данные правильно?
  - ▶ Не подсматриваем ли мы в ответ?
  - ▶ Все ли важные примеры представлены в данных и репрезентативно ли это представление?

## Ещё вопросы

- А если фактор преобразовать, может его станет проще использовать?
- Если есть похожие факторы, наверное это можно учесть?
- Стот ли рассмотреть комбинации нескольких факторов?
- Что делать, если фактор посчитать нельзя?

## Важность признаков

- Какие признаки наиболее влияют на качество?
- Можно ли удалить некоторые признаки без потери качества?
- Почему модель приняла такое решение?
- Соответствуют ли важные признаки предметной логике?

**Для разных моделей могут быть важны разные признаки!**