Основы машинного обучения

Лекция 1

Введение

Евгений Соколов

esokolov@hse.ru

НИУ ВШЭ, 2025

Как перевести часы в минуты?



Как перевести часы в минуты?

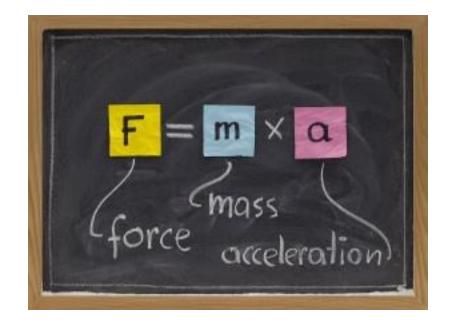
- *х* часы
- f(x) = 60x преобразование в минуты, функция

Какая сила приложена к телу?

- Известны масса тела m и его ускорение a
- \bullet Чему равна сила F?

Какая сила приложена к телу?

- Известны масса тела m и его ускорение a
- \bullet Чему равна сила F?
- Второй закон Ньютона: F = ma



Как предсказать погоду?



Уравнения Навье-Стокса

$$\begin{split} \frac{\partial u}{\partial t} + u \frac{\partial u}{\partial x} + v \frac{\partial u}{\partial y} + w \frac{\partial u}{\partial z} &= -\frac{\partial P}{\partial x} + Re \left(\frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 u}{\partial y^2} + \frac{\partial^2 u}{\partial z^2} \right), \\ \frac{\partial v}{\partial t} + u \frac{\partial v}{\partial x} + v \frac{\partial v}{\partial y} + w \frac{\partial v}{\partial z} &= -\frac{\partial P}{\partial y} + Re \left(\frac{\partial^2 v}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 v}{\partial y^2} + \frac{\partial^2 v}{\partial z^2} \right), \\ \frac{\partial w}{\partial t} + u \frac{\partial w}{\partial x} + v \frac{\partial w}{\partial y} + w \frac{\partial w}{\partial z} &= -\frac{\partial P}{\partial z} + Re \left(\frac{\partial^2 w}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 w}{\partial y^2} + \frac{\partial^2 w}{\partial z^2} \right), \\ \frac{\partial u}{\partial x} + \frac{\partial v}{\partial y} + w \frac{\partial w}{\partial z} &= 0. \end{split}$$

Уравнения Навье-Стокса

$$\frac{\partial u}{\partial t} + u \frac{\partial u}{\partial x} + v \frac{\partial u}{\partial y} + w \frac{\partial u}{\partial z} = -\frac{\partial x}{\partial x} + Re\left(\frac{\partial u}{\partial x^2} + \frac{\partial u}{\partial y^2} + \frac{\partial u}{\partial z^2}\right),$$

$$\frac{\partial v}{\partial t} + u \frac{\partial v}{\partial x} + v \frac{\partial v}{\partial y} +$$

 $\frac{\partial v}{\partial t} + u \frac{\partial v}{\partial x} + v \frac{\partial v}{\partial y} + \frac{1}{2}$ Позволяют найти скорость воздуха и давление в любой точке

$$\frac{\partial w}{\partial t} + u \frac{\partial w}{\partial x} + v \frac{\partial w}{\partial y} +$$
 Очень тяжело решать

$$\frac{\partial u}{\partial x} + \frac{\partial v}{\partial y} + \frac{\partial w}{\partial z} = 0.$$

- Какой эмоциональный окрас имеет текст?
- Варианты: позитивный, нейтральный, негативный
- Применение: автоматический анализ отзывов от пользователей

«Большое спасибо! Сюдя по всему, это как раз то, чего не хватает всем зарубежным курсам по Machine Learning и Knowledge Discovery. Это теория, математика, объяснение того, как оно устроено "в кишках".»

Какой окрас?

«Я вижу очень большой минус, что курс будет на готовой библиотеке sci-kit. Курс от Andrew лучше тем, что ученик сам пишет алгоритм и видит изнутри, как он работает.»

Какой окрас?

- х текст на русском языке
- f(x) его окрас (принимает значения -1, 0, 1)
- Можно ли выписать формулу для f(x)?

- На входе вовсе не числа
- Точная зависимость может не существовать

Больше сложных задач!

- Какой будет спрос на товар в следующем месяце?
- Сколько денег заработает магазин за год?
- Вернет ли клиент кредит?

- Что изображено на картинке?
- Как перевести запись речи в текст?
- Какое слово будет следующим в тексте?

Больше сложных задач!

- Везде очень сложные неявные зависимости
- Нельзя выразить их формулой
- Но есть некоторое число примеров
 - Тексты с известным окрасом
- Будем приближать зависимости, используя примеры

Машинное обучение

 это про то, как восстановить сложные зависимости по конечному числу примеров

Организационное

Про курс

- wiki: http://wiki.cs.hse.ru/Основы_машинного_обучения
- https://t.me/iad_2025

Про оценку

$$O_{\text{MTOPOBAS}} = 0.4 * \text{Д3} + 0.1 * \text{ПР} + 0.2 * \text{KP} + 0.3 * \text{Э}$$

- Домашние задания
- Проверочные работы
- Контрольная работа (где-то в мае)
- Письменный экзамен

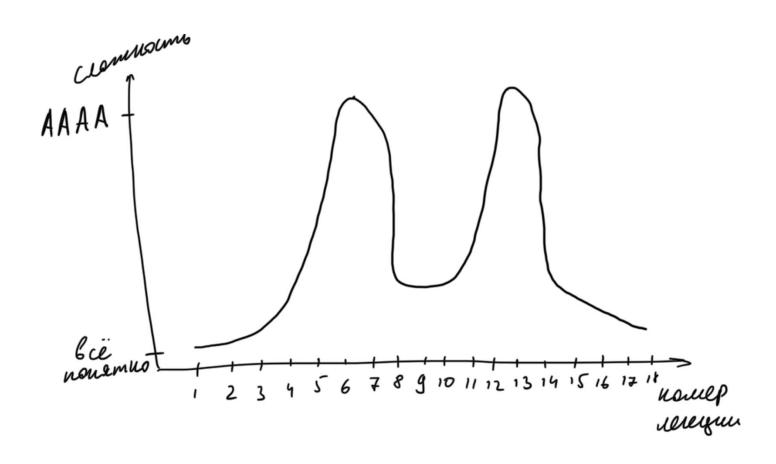
Про курс

- Два раза можно опоздать со сдачей ДЗ
- В конце 4 модуля резерв по проверочным, если пропустили по уважительной причине
- Накопленная оценка: (0.4 * Д3 + 0.1 * ПР + 0.2 * КР)/0.7
- Автоматы при хороших накопе и КР

Про план курса

- Введение
- Метод k ближайших соседей
- Линейные методы
- Решающие деревья и случайные леса
- Градиентный бустинг
- Кластеризация
- Рекомендательные системы
- ...

Про план курса



Про литературу

- Курсы ПМИ ФКН:
 - http://wiki.cs.hse.ru/Машинное обучение 1
 - http://wiki.cs.hse.ru/Машинное обучение 2
- Онлайн-курсы:
 - https://www.coursera.org/specializations/machine-learning-introduction
 - https://openedu.ru/course/hse/INTRML/

Математический анализ

- Производные
- Частные производные
- Градиент

Линейная алгебра

- Векторы и матрицы
- Нормы, метрики, скалярное произведение
- Умножение матриц
- Обращение матриц
- Собственные числа и собственные векторы

Теория вероятностей и статистика

• Можно и обойтись

Но если не лень разбираться:

- Основные дискретные и непрерывные распределения
- Математическое ожидание, дисперсия, моменты
- Ковариация и корреляция

Писать код на Python

- Это всегда больно, нужны время и практика, чтобы привыкнуть
- Семинаристы и ассистенты помогут!

Что будет потом?

- Основы глубинного обучения
 - Общие принципы работы и обучения нейронных сетей
 - Свёрточные нейронные сети
 - Задачи компьютерного зрения
 - Нейронные сети для последовательностей
- Прикладные задачи анализа данных
 - Задачи NLP
 - Работа со звуком
 - Генеративные модели
 - Рекомендательные системы
 - Временные ряды
 - Основы DevOps

О чём ещё помнить?

- Мы проверяем домашние задания на плагиат
- Важно наладить контакт с ассистентами по поводу проверки!
- Дедлайны бывают мягкие и жёсткие
 - Два раза можно нарушить мягкий дедлайн!
- 9 и 10 это очень высокие оценки
- Делать не всё из домашних заданий нормально
- Задавать любые вопросы не стыдно
- Тратить много времени и немножко мучиться нормально
 - Но это окупится!

Контакты

- esokolov@hse.ru
- @esokolov

- Могу отвечать не сразу, можно (и нужно) пинговать
- Можно приходить на консультационные часы

Основные термины

Пример задачи

- Сеть ресторанов
- Хотим открыть еще один
- Несколько вариантов размещения
- Какой из вариантов принесет максимальную прибыль?

* см. kaggle.com, TFI Restaurant Revenue Prediction

Обозначения

- х объект для чего хотим делать предсказания
 - Конкретное расположение ресторана
- Х пространство всех возможных объектов
 - Все возможные расположения ресторанов
- y ответ, целевая переменная, target что предсказываем
 - Прибыль в течение первого года работы
- У пространство ответов все возможные значения ответа
 - Все вещественные числа

Обучающая выборка

- Мы ничего не понимаем в экономике
- Зато имеем много объектов с известными ответами
- $X = (x_i, y_i)_{i=1}^{\ell}$ обучающая выборка
- ℓ размер выборки

- Объекты абстрактные сущности
- Компьютеры работают только с числами
- Признаки, факторы, features числовые характеристики объектов
- d количество признаков
- $x = (x_1, ..., x_d)$ признаковое описание

- Объекты абстрактные сущности
- Компьютеры работают только с числами
- Признаки, факторы, features числовые характеристики объектов
- d количество признаков
- $x = (x_1, ..., x_d)$ признаковое описание



- Объекты абстрактные сущности
- Компьютеры работают только с числами
- Признаки, факторы, features числовые характеристики объектов
- d количество признаков
- $x = (x_1, ..., x_d)$ признаковое описание



- Про демографию:
 - Средний возраст жителей ближайших кварталов
 - Динамика количества жителей
- Про недвижимость:
 - Средняя стоимость квадратного метра жилья поблизости
 - Количество школ, банков, магазинов, заправок
 - Расстояние до ближайшего конкурента
- Про дороги:
 - Среднее количество машин, проезжающих мимо за день

Алгоритм

- a(x) алгоритм, модель функция, предсказывающая ответ для любого объекта
- Отображает 🛚 в 🖺
- Линейная модель: $a(x) = w_0 + w_1 x_1 + \dots + w_d x_d$
- Например:

$$a(x) = 1.000.000 + 100.000 * (расстояние до конкурента) $-100.000 * (расстояние до метро)$$$

Функция потерь

- Не все алгоритмы полезны
- a(x) = 0 не принесет никакой выгоды
- Функция потерь мера корректности ответа алгоритма
- Предсказали \$10000 прибыли, на самом деле \$5000 хорошо или плохо?
- Квадратичное отклонение: $(a(x) y)^2$

Функционал ошибки

- Функционал ошибки, метрика качества мера качества работы алгоритма на выборке
- Среднеквадратичная ошибка (Mean Squared Error, MSE):

$$\frac{1}{\ell} \sum_{i=1}^{\ell} (a(x_i) - y_i)^2$$

• Чем меньше, тем лучше

Функционал ошибки

- Должен соответствовать бизнес-требованиям
- Одна из самых важных составляющих анализа данных

Обучение алгоритма

- Есть обучающая выборка и функционал ошибки
- ullet Семейство алгоритмов ${\mathcal A}$
 - Из чего выбираем алгоритм
 - Пример: все линейные модели
 - $\mathcal{A} = \{ w_0 + w_1 x_1 + \dots + w_d x_d \mid w_0, w_1, \dots, w_d \in \mathbb{R} \}$
- Обучение: поиск оптимального алгоритма с точки зрения функционала ошибки

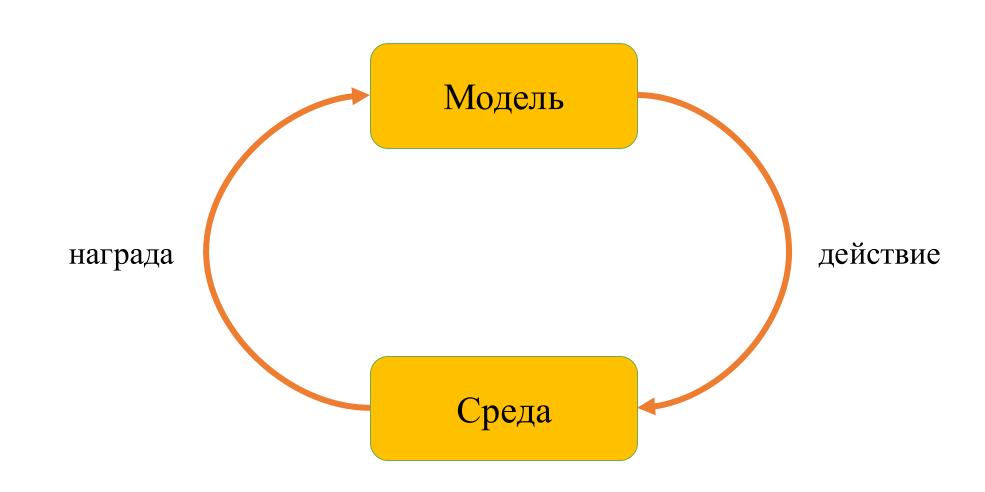
$$a(x) = \arg\min_{a \in \mathcal{A}} Q(a, X)$$

Машинное обучение

• Не все задачи имеют такую формулировку!

- Обучение без учителя
- Обучение с подкреплением
- И т.д.

Обучение с подкреплением



Что нужно знать

- 1. Как сформулировать задачу?
- 2. Какие признаки использовать?
- 3. Откуда взять обучающую выборку?
- 4. Как подготовить обучающую выборке?
- 5. Как выбрать метрику качества?
- 6. Как обучить алгоритм?
- 7. Как оценить качество алгоритма?
- 8. Как потом внедрить алгоритм и поддерживать его?