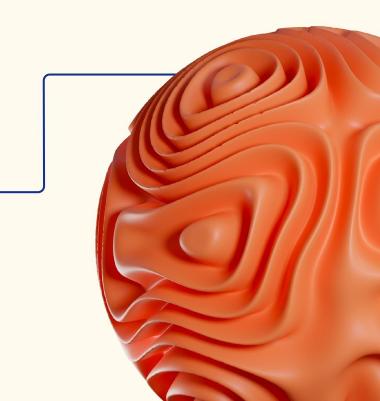
# Модели ML в production

MUCOU × SKILLFACTORY

Лекция № 1 "Сериализация и сохранение моделей. Pipeline."

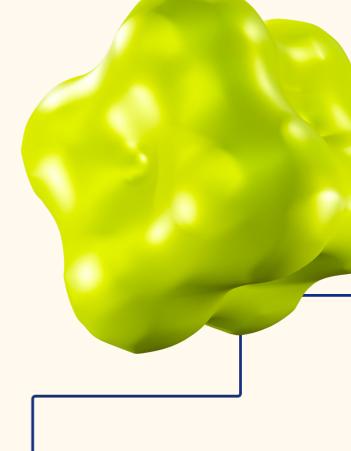


### Жарова Мария Александровна

DS WB-tech, Math&Python&DS lecturer t.me/data\_easy

### План занятия

- 1. Введение: зачем нам этот курс
- 2. Деплой моделей и сериализация
- 3. Практика:
  - a. Pipeline из sklearn
  - b. сохранение объектов с pickle и joblib
  - с. бонус: как оформить инференс для большого проекта



1. Введение: зачем нам этот курс

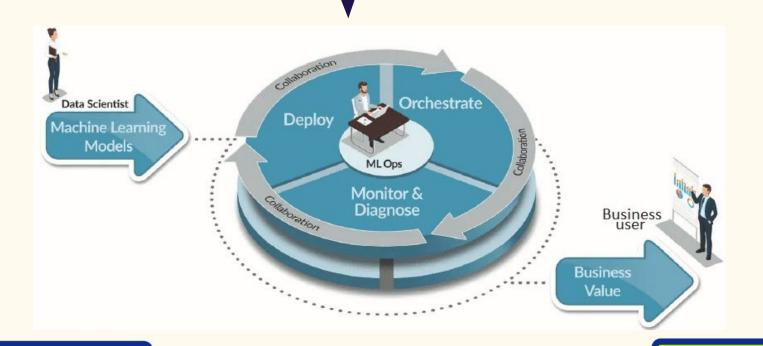
# Чему научимся



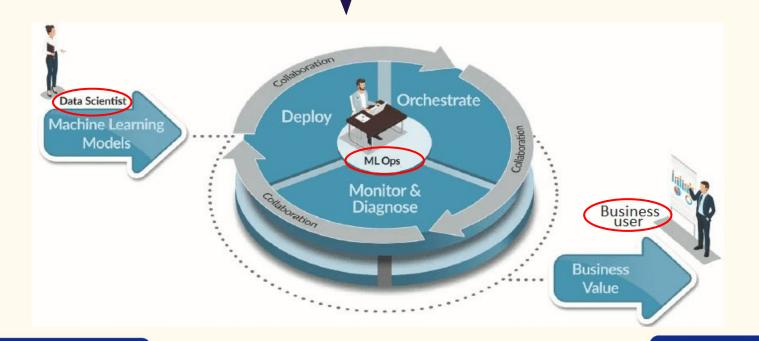
- узнаем про финальные стадии жизни DS-проектов
- познакомимся с понятиями: *изолированность*, *оркестрация*, контейнеризация, воспроизводимость
- разработаем сервисы для деплоя на Flask (+ может, FastAPI?)
- создадим Docker-контейнер, познакомимся с Docker-compose
- разработаем приложение с микросервисной архитектурой
- узнаем, как оценивать качество моделей после внедрения в production (АВ-тестирование)

Правда жизни: Модель в вакууме бесполезна

### Правда жизни: Модель в вакууме бесполезна



### Правда жизни: Модель в вакууме бесполезна



# Процесс работы с данными

### Data Engineering

Сбор данных, приведение к единому формату хранения, перекладка данных из разных баз Data Science ► (Data Analytics + — ML, DL development)

> Исследование данных, более "ювелирная" обработка на Python, обучение ML-моделей и оценка их качества

Обёртка полученных моделей в сервисы, модули - подготовка и внедрение на всех пользователей

**MLOps** 

мониторинг

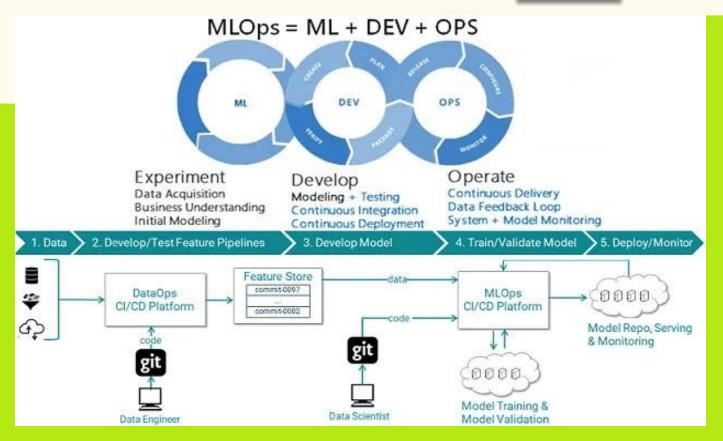
# Термины



- <u>Деплой</u> (развёртывание программного обеспечения) это все действия, которые делают программную систему готовой к использованию
- <u>Инференс</u> это непрерывная работа какой-либо модели на конечном устройстве (== работа на реальных данных в production).
- <u>Production</u> рабочая версия кода, которая попадает заказчику или публикуется для скачивания пользователями.
- <u>MLOps</u> = ML + DevOps

### Термины: MLOps





2. Деплой моделей и сериализация

# Сохранение моделей

— С точки зрения питона **модель - это объект** (но сложный: включает в себя много зависимостей и подклассов; те же гиперпараметры и параметры)

— **Сериализация** - это процесс трансформации <u>любой структуры</u> <u>данных</u>, поддерживаемой в языке, в последовательность битов (или байтов). Обратная операция - **десериализация**.



- гарантированно получаем те же данные
- id при сериализации-десериализации меняется
- сериализовать можно любой объект, поэтому будьте осторожны:)

# Pickle и joblib

— Преобразовываем и исследуем данные, обучаем модель.



— Сериализуем модель, сохраняя её в бинарный файл при помощи библиотек.



— Далее этот файл может быть использован для инференса моделей, работы в сервисах и приложениях.



— Для воспроизведения предобработки данных на инференсе используем Pipeline (это слово уже получило нарицательное название "пайплайн")

# Pickle или joblib?

pickle	joblib
менее эффективен при работе с большими массивами данных, не делает специальную оптимизацию для них; медленнее	оптимизирован для работы с большими массивами числовых данных, т.к. использует numpy для хранения; быстрее для числовых массивов, т.к. не требуются доп. преобразования при сериализации
сохраняет объекты без компрессии, что может привести к более тяжелым файлам, особенно если объект включает большие числовые массивы	сохраняет данные в сжатом виде, что позволяет снизить их объем, особенно для больших моделей; полезно для ML
pickle лучше использовать для объектов с более сложными структурами, которые не связаны с машинным обучением или не включают большие массивы чисел	joblib лучше всего подходит для сохранения моделей машинного обучения, содержащих большие массивы данных, особенно – числовые

### **PMML**

- <u>PMML</u> (Predictive Model Markup Language) это XML-диалект, который применяется для описания статистических и DS-моделей.
- PMML-совместимые приложения позволяют легко обмениваться моделями данных между собой.
- Могут быть интегрированы с другими языками программирования.

<u>Пример:</u> "перенести" в SAS модель, разработанную на Python.

### <u>Где лучше применить?</u>

Подходит для традиционных моделей машинного обучения и при необходимости в интеграции со старыми системами (где нейронные сети не используются).

### ONNX-ML

- **ONNX** (Open Neural Network Exchange) это открытый стандарт для обеспечения совместимости моделей машинного обучения (Microsoft, Amazon, Facebook).
- Используется для конвертации из одного фреймворка в другой (например, из PyTorch в TensorFlow и наоборот).
- Используется для переноса DL-моделей в приложения с ограниченными вычислительными ресурсами (например, для мобильных устройств).

<u>ONNX Runtime</u> — высокооптимизированная среда выполнения для ускоренного вывода моделей в формате ONNX.

Лучше для нейронных сетей и сложных моделей глубокого обучения, особенно если требуется оптимизация или работа с разными фреймворками.

# 3. Практика

# Спасибо за внимание!



