## **Reliable ML**

**Dmitry Kolodezev & Irina Goloshchapova** 

#### **CONTENTS**

I	Введение	3
1	Концепция Reliable ML	5
II	Reliable ML: бизнес	7
2	Выбор МL-проекта	9
3	ML System Design 3.1 What is MyST?	<b>11</b> 11
4	Разработка прототипа         4.1       What is MyST?	<b>13</b>
5	Пилотирование и оценка эффекта           5.1 What is MyST?	<b>15</b>
6	Внедрение решения           6.1 What is MyST?	1 <b>7</b> 17
7	Мониторинг модельного риска           7.1 What is MyST?	<b>19</b> 19
III	I Reliable ML: техника	21
8	Объяснимое машинное обучение	23
9	Causal Inference in ML 9.1 What is MyST?	<b>25</b> 25
10	MLOps 10.1 What is MyST?	<b>27</b> 27
11	Data Centric AI	29
IV	ReliableML: тренды	31
12	<b>Тренд Номер Один</b> 12.1 What is MyST?	<b>33</b>

V	Приложения	35
	Шаблон дизайн-документа         13.1 What is MyST?	<b>37</b> 37
14	Литература	39
Bi	bliography	41

Концепция Reliable ML рассказывает о том, что делать, чтобы результат работы data команд был, во-первых, применим в бизнес-процессах компании-заказчика, а, во-вторых, приносил этой компании пользу.

Для этого нужно уметь: правильно собрать портфель проектов, продумать дизайн системы каждого проекта, преодолеть разные трудности при разработке прототипа, создать заслуживающий боевого тестирования MVP, провести пилотный эксперимент, внедрить ваше решение в бизнес-процессы, настроить мониторинг решения в проде.

В книге авторы делятся фреймворком работы с ML-проектами, основанном на широкой практике разработки и внедрения ML-решений в бизнес, приносящих крупную прибыль, несмотря на множество набитых шишек.

- Введение
  - Концепция Reliable ML
- Reliable ML: бизнес
  - Выбор ML-проекта
  - ML System Design
  - Разработка прототипа
  - Пилотирование и оценка эффекта
  - Внедрение решения
  - Мониторинг модельного риска
- Reliable ML: техника
  - Объяснимое машинное обучение
  - Causal Inference in ML
  - MLOps
  - Data Centric AI
- ReliableML: тренды
  - Тренд Номер Один
- Приложения
  - Шаблон дизайн-документа
  - Литература

CONTENTS 1

2 CONTENTS

## Part I

## Введение

CHAPTER	
ONE	

#### КОНЦЕПЦИЯ RELIABLE ML

Удачные и неудачные ML-проекты и где они обитают. О том, как появилась концепция Reliable ML.

## Part II

Reliable ML: бизнес

#### **TWO**

#### **ВЫБОР ML-ПРОЕКТА**

Как выбрать направление работы, которое будет наиболее полезно компании.

Правильно собрать портфель проектов.

Идентифицировать стейкхолдеров?

Роли в команде.

**THREE** 

#### **ML SYSTEM DESIGN**

Whether you write your book's content in Jupyter Notebooks (.ipynb) or in regular markdown files (.md), you'll write in the same flavor of markdown called **MyST Markdown**. This is a simple file to help you get started and show off some syntax.

#### 3.1 What is MyST?

**FOUR** 

#### РАЗРАБОТКА ПРОТОТИПА

Whether you write your book's content in Jupyter Notebooks (.ipynb) or in regular markdown files (.md), you'll write in the same flavor of markdown called **MyST Markdown**. This is a simple file to help you get started and show off some syntax.

#### 4.1 What is MyST?

**FIVE** 

#### ПИЛОТИРОВАНИЕ И ОЦЕНКА ЭФФЕКТА

Whether you write your book's content in Jupyter Notebooks (.ipynb) or in regular markdown files (.md), you'll write in the same flavor of markdown called **MyST Markdown**. This is a simple file to help you get started and show off some syntax.

#### 5.1 What is MyST?

SIX

#### ВНЕДРЕНИЕ РЕШЕНИЯ

Whether you write your book's content in Jupyter Notebooks (.ipynb) or in regular markdown files (.md), you'll write in the same flavor of markdown called **MyST Markdown**. This is a simple file to help you get started and show off some syntax.

#### 6.1 What is MyST?

**SEVEN** 

#### МОНИТОРИНГ МОДЕЛЬНОГО РИСКА

Whether you write your book's content in Jupyter Notebooks (.ipynb) or in regular markdown files (.md), you'll write in the same flavor of markdown called **MyST Markdown**. This is a simple file to help you get started and show off some syntax.

#### 7.1 What is MyST?

### Part III

Reliable ML: техника

#### **EIGHT**

#### ОБЪЯСНИМОЕ МАШИННОЕ ОБУЧЕНИЕ

Разрабатывая и внедряя ML-модели, мы фактически перепоручаем алгоритмам приняние решений. Нам нужно объяснять принятые решения другим участникам бизнес-процесса. Нам нужно контролировать качество принятых решения, а для этого хорошо бы понимать - как они были приняты. И - нам нужно разбираться с ошибками, работать над качеством моделей, данных и процессов.

eXplainable AI (XAI) - набор подходов и библиотек, позволяющих объяснять предсказания моделей машинного обучения и исследовать то, как они принимают решения. Иногда разделяют Explaination - т.е. объяснение процесса принятия решения, и Interpretation - аттрибутирование принятого решения входными признаками. Разницу можно понять на следующем примере:

Нейронная сеть - функция, вычислимая через последовательные матричные преобразования входных данных, и в этом смысле она полностью объяснима - мы можем проследить путь от входного признака до результата, но таких преобразований слишком много, они "не уместятся в голове" пользователей. С другой стороны, интерпретация может звучать как "эта нейронная сеть определяет пол взрослых животных по их окраске, а детенышей она различает по силуэту" - что будет, скорее всего, очень вольным описанием происходящего - зато понятным для пользователя.

Инструменты XAI постоянно развиваются. За подробным описанием мы отсылаем читателя к книге Кристофа Мольнара [Mol22]. Здесь мы хотели бы остановиться на некоторых основополагающих подходах, которые полезно понимать и использовать.

**NINE** 

#### **CAUSAL INFERENCE IN ML**

Whether you write your book's content in Jupyter Notebooks (.ipynb) or in regular markdown files (.md), you'll write in the same flavor of markdown called **MyST Markdown**. This is a simple file to help you get started and show off some syntax.

#### 9.1 What is MyST?

#### **TEN**

#### **MLOPS**

Whether you write your book's content in Jupyter Notebooks (.ipynb) or in regular markdown files (.md), you'll write in the same flavor of markdown called **MyST Markdown**. This is a simple file to help you get started and show off some syntax.

#### 10.1 What is MyST?

#### **DATA CENTRIC AI**

Датацентричный подход (Data Centric AI) - набор подходов и техник, позволяющий улучшить набор данных, на котором учится наша модель. Часто работа над качеством данных - самый надежный путь для улучшения качества ML-модели.

Алгоритмы для поиска и исправления типичных проблем в данных, в основном в данных для обучения с учителем.

Классический подход Model Centric AI концентрируется на том, чтобы подобрать лучшую модель для имеющегося датасета, используя разные типы моделей (нейронные сети, решающие деревья и т.д.), техники (регуляризация, оптимизаторы функции потерь), техники подбора гиперпараметров и ансамблирование моделей. Все это делается исходя из предположения, что данные для обучения фиксированы и повлиять на них нельзя.

В реальных приложениях данные чаще всего не фиксированы - мы можем модифицировать датасет, собирать дополнительные данные, перепроверять разметку и исключать данные, вносящие шум.

Данные в реальных проектах часто грязные, и содержат столько проблем, что улучшение набора данных обычно - обязательный шаг на пути к хорошей модели. Как часто говорят, мусор на входе - мусор на выходе.

Data Centric AI - систематический подход к работе с данными для того, чтобы модели на них обучались лучше.

Два основных подхода:

- 1) Алгоритмы, анализирующие данные и использующие эту информацию для улучшения модели. Например, Curriculum Learning обучение модели сначала на простых данных, а потом на сложных.
- 2) Алгоритмы, модифицирующие данные для того, чтобы улучшить модель. Confident Learning пример такого подхода, в котором модель учится на данных, из которых удалены ошибочно размеченные данные.

Определение "легких для обучения" и ошибочно размеченных данных выполняется автоматическм с помощью алгоритма, анализирующего работу обученной ML - модели.

Задача Model Centric AI - построить наилучшую модель для имеющегося датасета. Задача Data Centric AI - систематически и алгоритмически улучшать датасет, чтобы сделать его более полезным для модели. Для получения хорошего результата нужно сочетать оба подхода.

Например, процесс построения ML-модели может выглядеть так:

- 1. Проводим разведочный анализ данных (Exploratory Data Analysis). Исправляем основые проблемы данных. Преобразуем их в формат, удобный для моделирования.
- 2. Обучаем черновую (baseline) версию модели.
- 3. Используя модель, улучшаем набор данных.
- 4. Обучаем модель на улучшенном датасете. При необходимости возвращаемся на шаг 3 и пробуем сделать данные еще лучше.

Пример техник, используемых в датацентричном подходе:

#### Reliable ML

- Детектирование и исключение аномалий
- Выявление и коррекция ошибок разметки
- Поиск консенсуса в разметке, полученной из разных источников
- Аугментация данных (добавление данных в модель на основе априорного знания о природе данных)
- Генерация и отбор признаков
- Активное обучение выбор наиболее информативных данных для доразметки
- Cirriculum Learning упорядочивание примеров для обучения от простого к сложному

Надежность ML-модели в значительной степени зависит от качества данных, на которых она обучалась.

## Part IV

ReliableML: тренды

#### **TWELVE**

#### ТРЕНД НОМЕР ОДИН

Whether you write your book's content in Jupyter Notebooks (.ipynb) or in regular markdown files (.md), you'll write in the same flavor of markdown called **MyST Markdown**. This is a simple file to help you get started and show off some syntax.

#### 12.1 What is MyST?

# Part V

Приложения

#### **THIRTEEN**

#### ШАБЛОН ДИЗАЙН-ДОКУМЕНТА

Whether you write your book's content in Jupyter Notebooks (.ipynb) or in regular markdown files (.md), you'll write in the same flavor of markdown called **MyST Markdown**. This is a simple file to help you get started and show off some syntax.

#### 13.1 What is MyST?

## CHAPTER FOURTEEN

#### **ЛИТЕРАТУРА**

#### **BIBLIOGRAPHY**

[Mol22] Christoph Molnar. *Interpretable Machine Learning*. 2 edition, 2022. URL: https://christophm.github.io/interpretable-ml-book.