

# ML Roadmap

Шмидт Ян

20 апреля 2025 г.

## Содержание

<b>1</b>	<b>Python</b>	<b>2</b>
<b>2</b>	<b>Math</b>	<b>2</b>
<b>3</b>	<b>ML</b>	<b>3</b>
3.1	Classic ML . . . . .	3
3.2	Deep Learning (DL) . . . . .	4
3.3	MLOps . . . . .	5
<b>4</b>	<b>CV Roadmap</b>	<b>6</b>
4.1	Classic CV . . . . .	6
4.1.1	Базовые операции с изображениями . . . . .	6
4.1.2	Фильтрация и улучшение изображений . . . . .	6
4.1.3	Детекция границ, углов, текстурных признаков . . . . .	6
4.1.4	Дескрипторы, ключевые точки, оптический поток . . . . .	6
4.2	DL . . . . .	7
4.2.1	Свертки . . . . .	7
4.2.2	Механизмы в CNN . . . . .	7
4.2.3	Основные типы моделей . . . . .	7
4.2.4	Интерпретация признаков . . . . .	7
4.2.5	Предобработка и аугментация изображений . . . . .	8
4.2.6	Популярные архитектуры . . . . .	8
4.2.7	Задачи . . . . .	8
4.2.8	Метрики . . . . .	8
4.2.9	Лоссы . . . . .	9

**Розовым цветом** буду обозначать дополнительные темы, которые не обязательно изучать, но потенциально могут встретиться где-нибудь; **оранжевым цветом** обозначаю продвинутые темы, которые точно не стоит брать в начале. **Приведенный ниже план – не монолит, всегда можно либо пропустить, либо добавить материал**

## 1 Python

Пройдемся по основам питона, чтобы владеть синтаксисом, знать сильные и слабые стороны языка, уметь быстро накидать MVP-решение той или иной задачи, создать скрипт, который будет удобно запускаться из терминала, и так далее.

### **Примерный план:**

- Типы данных, изменяемые и неизменяемые типы данных
- Операторы `if`, `elif`, `else`
- `while`, `for`, вложенные циклы
- Функции, `lambda`-функции, их отличие от обычных функций
- Локальные и глобальные переменные
- Отличие итераторов и генераторов
- Контекстные менеджеры
- ООП, dunder-методы; наследование, инкапсуляция, полиморфизм
- Исключения, `try`, `except`, etc.
- `threading`, `multiprocessing`
- `numpy`, `pandas`, `argparse`, `json`, etc. Написание кастомных пакетов

## 2 Math

По необходимости проясним моменты из

- Матстата<sup>1</sup>
- Теорвера
- Линейной алгебры
- **Численные методы, теория оптимизации и тд.**

---

<sup>1</sup>Из матстата наиболее вероятно могут встретиться понятия вроде таких: статистические гипотезы, ошибки 1, 2 рода, доверительные интервалы, статистические тесты, уровень значимости  $\alpha$

## 3 ML

Основы по классическому и глубокому обучению. С дальнейшей специализацией в интересующую область (CV, NLP, etc.)

### 3.1 Classic ML

- Задача обучения с учителем
- Типы задач в ML и их постановка
- Функции потерь, метрики бинарной классификации: Accuracy, Precision, Recall,  $F_1$ , ROC AUC, PR-curve, confusion matrix
- Метод Наименьших Квадратов (МНК)
- Линейная классификация, регрессия
- Кластеризация: KNN
- SVM – метод опорных векторов. Разные ядра SVM
- Кросс-валидация: обучение на разных фолдах
- Сокращение размерности: Lasso ( $L_1$ ). Геометрический смысл отбора признаков. PCA
- Решающие деревья. Критерии ветвления
- Случайный лес. Метод случайных подпространств
- Линейные ансамбли, стохастическое ансамблирование, bagging, boosting.
- Градиентный бустинг. CatBoost, LightGBM.
- Stacking, blending, MoE (Mixture of Experts)
- Байесовская теория классификации. Наивный байес. **Восстановление плотности распределения: 1. парзеновские окна, 2. метод максимума правдоподобия**
- **Геометрический смысл предположения нормальности признаков**
- Кластеризация иерархическая и спектральная
- Логистическая регрессия
- **Обобщенные линейные модели (GLM)**

## 3.2 Deep Learning (DL)

- Строеение многослойного перцептрона. Модель МакКаллока-Питтса
- Построение простейшей нейросети. Веса. Скрытые слои
- Переобучение и недообучение и методы борьбы с ними: регуляризация
- Численная минимизация лосс-функции: метод стохастического градиента (SGD) и др.
- Адаптивные градиенты
- Предобучение, дообучение. Fine-tuning
- Разделение на bias/variance и общее понимание trade-off между ними
- Batch Norm, dropout. Layer/Group/Instance Norm
- Сингулярное разложение матриц (SVD)<sup>2</sup>
- Мультиколлинеарность и переобучение. Гребневая (Ridge ( $L_2$ )) регрессия
- Гиперпараметры, какие они бывают, их подбор
- Глубокое обучение. Сверточные нейросети: операция свертки, max-pooling.
- Затухающие градиенты. Проблемы глубоких сетей. Остаточные связи (ResNet), skip-connections.
- Аугментирование данных.
- Рекуррентные нейросетки (LSTM, GRU). Карты Кохонена
- Автокодировщики (AE): Линейный AE, sparse AE, variational AE, etc.
- GAN
- Векторные представления данных (картинок, текста, etc.) – эмбединги. CBOW. word2vec.
- Тематическое моделирование, LDA. TF-IDF, BM25.
- Трансформеры. Модели внимания, мотивация их появления. Multihead self-attention. Архитектура трансформера. Позиционное кодирование.

---

<sup>2</sup>Это можно к матеше отнести. Просто это важная штука в МЛ, много где встречается. Здесь заодно можно будет поговорить про собственные числа и векторы матриц

- Дистилляция моделей. Квантование. Прунинг.
- Методы отбора признаков: LASSO, PCA, UMAP, Shapley Values, ТороАЕ
- Многомерное шкалирование данных: SNE, t-SNE.
- PEFT: LoRA, qLoRA
- Self-supervised learning (SimCLR, BYOL)
- Zero-shot / few-shot в (особенно в контексте VLM)

### 3.3 MLOps

- Контейнеризация, Docker
- Apache Kafka
- CI/CD
- Логгирование экспериментов: TensorBoard, WandB
- Запуск моделей: TensorRT, ONNX, Triton
- ClearML, MLFlow

## 4 CV Roadmap

CV имеет несколько ответвлений: классический CV и DL-ориентированный. Из classic CV полезно знать небольшой джентельменский набор, не нужно сильно упарываться.

Что касается DL, то он намного разнообразнее и крайне динамично развивается в настоящее время. Из некоторых ответвлений DL CV можно упомянуть задачи *сегментации, классификации, детекции, трекинга, генерации*; все популярнее (на момент 2025) становится скрещение LLM и CV в лице VLM.

Вкратце приведу примерный RoadMap по CV, актуальный на 2025.

### 4.1 Classic CV

#### 4.1.1 Базовые операции с изображениями

- Число каналов, цветовые пространство RGB
- Число бит для кодирования изображения
- *Аффинные преобразования: растяжение, повороты, масштабирование изображений через матрицы*
- *Проективные преобразования*
- *Преобразование Фурье (в т.ч. косинусное преобразование)*

#### 4.1.2 Фильтрация и улучшение изображений

- Бинарная и *адаптивная* пороговая обработка
- Гауссовы и медианные фильтры
- *Алгоритм Макдона-Океана для улучшения контраста*
- *Дизеринг по Флойду-Стейнбергу*

#### 4.1.3 Детекция границ, углов, текстурных признаков

- Фильтры Габора, Собеля, ... любая другая матрица
- *Детектор углов Харриса*

#### 4.1.4 Дескрипторы, ключевые точки, оптический поток

- SIFT, SURF, *ORB*
- Matching, *stiching* изображений
- *Алгоритм Лукаса-Канаде*

## 4.2 DL

### 4.2.1 Свертки

- Классическая свертка (1D, 2D, 3D, ... nD)
- Spatial свертка
- Depthwise separable
- Flattened
- Dilated
- Transposed
- Grouped / Shuffled grouped
- Factorized

### 4.2.2 Механизмы в CNN

- Pooling, Stride, Padding, Способы паддинга (интерполяция, добавление нулями)
- Skip connections
- Attention
- CBAM, SE-block

### 4.2.3 Основные типы моделей

- MLP
- Сверточные сети (CNN)
- Остаточные сети (Residual, ResNet)
- Трансформеры
- GAN
- Autoencoders (в т.ч. VAE)
- Диффузионные модели

### 4.2.4 Интерпретация признаков

- Карты признаков
- GradCAM и аналоги

#### 4.2.5 Предобработка и аугментация изображений

- `albumentations`
- `torchvision`

#### 4.2.6 Популярные архитектуры

- ResNet, ConvNext, RegNet
- MobileNet, EfficientNet
- DeepLabV3, Unet, Unet++, UNETR
- ViT, CLIP, LeViT, SAM, DAViT
- Segformer, Swin Transformer
- DETR, RCNN/FastRCNN/FasterRCNN, YOLOv7–11, DINO
- Stable Diffusion

#### 4.2.7 Задачи

- Классификация
- Детекция
- Сегментация (семантическая, инстанс, паноптическая)
- Трекинг
- Генерация

#### 4.2.8 Метрики

- Классификация
  - Accuracy, Precision, Recall,  $F_1$
  - ROC AUC, FPR/TPR/TNR/FNR
- Сегментация
  - Jaccard
  - Dice
  - Tversky
- Генерация изображений
  - FID
  - IS
  - KID, SSIM, PSNR, LPIPS,



- Детекция
  - mAP @ threshold
  - IoU
  - Precision, Recall,  $F_1$
  - MR (Miss Rate, для пешеходов/объектов), LAMR, AR (Average Recall, для оценки локализации)

#### 4.2.9 Лоссы

- Пространственные
  - Dice, IoU,
  - Tversky, Generalised Wasserstein Dice
- Distribution-based
  - KL-дивергенция (как пререквизит)
  - Cross-Entropy (CE), Focal
- Граничные лоссы
  - Hausdorf, Boundary loss
- Составные лоссы (Dice + CE, Tversky + Focal и т.п.)