Ресурсы по материалам 1 недели:

- В заданиях прошедшей недели вам пришлось рисовать много графиков и отправлять их на проверку коллегам наверняка Вы заметили, что это не так уж просто. Вот <u>xn-- 1fgceabfdq9ai7aibpdcca2beyjp6aesahafabdc8ab2aeifyc1cbq3dn5gix4c7f1hj0ag6q1a</u>.
- Машинное обучение часто противопоставляют классическому математическому моделированию. В <u>xn---8sbpnyudeb4hc</u> вы можете прочитать о том, что это такое и в чём заключаются отличия.
- Градиентный спуск на пальцах разобран вот здесь: https://nplus1.ru/material/2016/09/06/ mistakesflow?utm source=telegram&utm campaign=autumn

Ресурсы по материалам 2 недели:

- Под переобучением можно понимать не только ситуации, в которых модель слишком сильно подгоняется под данные. Статью про другие способы переобучиться можно найтихп--olcteggsa4h.
- Поначалу метрика AUC-ROC может казаться очень нелогичной, но на самом деле у неё есть много интерпретаций. Вот<u>xn-- -b4dshabfyeby4bdfdla6bj8am8dcd4n</u>.

Ресурсы по материалам 3 недели:

- Как вы узнали из прошедшего модуля, в логистической регрессии оптимизируется метрика log-loss. В xn-- -8sbpnyudeb4hc можно чуть больше узнать о том, откуда она берётся.
- Некоторые практические рекомендации по работе с линейными моделями можно найти <u>xn-- -8kcfsv8a0afeb4je</u>.

Ресурсы по материалам 4,5 недели:

- Интересную визуализацию обучения и применения решающих деревьев можно найти xn-- -olcogfrbgzah6jva.
- Машинное обучение можно применять для решения достаточно неожиданных задач например, определять пол по имени. Подробности xn--d1ace6b1c.
- Если вам нравятся красивые картинки про работу композиций, то <u>xn-- 5cdbcno7dwchbdb4mi6bd</u>.
- A в <u>xn-- -7kcur3axeeb4id</u>можно прочитать о том, как настраивать параметры градиентного бустинга в sklearn.
- Посмотреть на то, как выглядят разделяющие поверхности у нейросетей при разных значениях гиперпараметров, можно в <u>xn-- TensorFlow-w9ja2a4fbpcca5d1dyep7f</u>.

Мы составили для вас список наших любимых учебников по темам, рассматривавшимся в этом курсе, с короткими комментариями.

(Лучше всего изучать прямо в такой последовательности)

- Hastie, Tibshirani, Friedman. *The elements of statistical learning* классический способ начать знакомиться с машинным обучением, если вас не пугает математика
- Bishop. Pattern recognition and machine learning (чрезмерно) подробный справочник методов, дающий возможность познакомиться, например, с десятью версиями метода главных компонент
- Murphy. Machine learning a probabilistic perspective очень объемная и содержательная книга из МІТ (~1000 страниц), освещена большая часть мейнстримовых методов машинного обучения.

Если в начале математика в *The elements of statistical learning* покажется сложной, можно попробовать облегчённую версию учебника от тех же авторов —James, Witten, Hastie, Tibshirani. *An Introduction to Statistical Learning*.

Если хочется на русском, то можно начать с <u>лекций</u> Константина Вячеславовича Воронцова по машинному обучению. Но решающие деревья в этом случае лучше изучить по *User Guide* scikit-learn, а градиентный бустинг и случайный лес — все-таки по *The elements of statistical learning*.

Если до погружения в математику хочется понять на инженерном уровне "что как работает", то для этого хорошо подойдут:

- Harrington. *Machine Learning in Action* дается базовое знакомство с методами машинного обучения, без перегрузки математическими деталями
- Marshland. *Machine Learning: An Algorithmic Perspective* приводятся и объясняются реализации разных методов машинного обучения на Python
- Richert, Coelho. *Building Machine Learning Systems with Python* очень доступное изложение разных задач машинного обучения (анализ изображений, текстов, звука) с описанием того, как это сделать в Python (прямо с кодом)

Отдельно про нейросети можно почитать:

- Хайкин. Нейронные сети. Полный курс
- Goodfellow, Bengio, Courville. *Deep Learning* (для сильных духом любителей складывать слои как блинчики)