

# Практический анализ данных и машинное обучение: искусственные нейронные сети

Соловей Влад

26 января 2021 г.

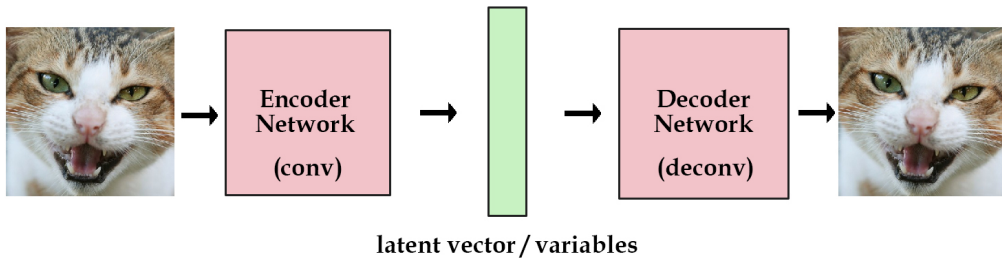
Автоэнкодеры

# Автокодировщики

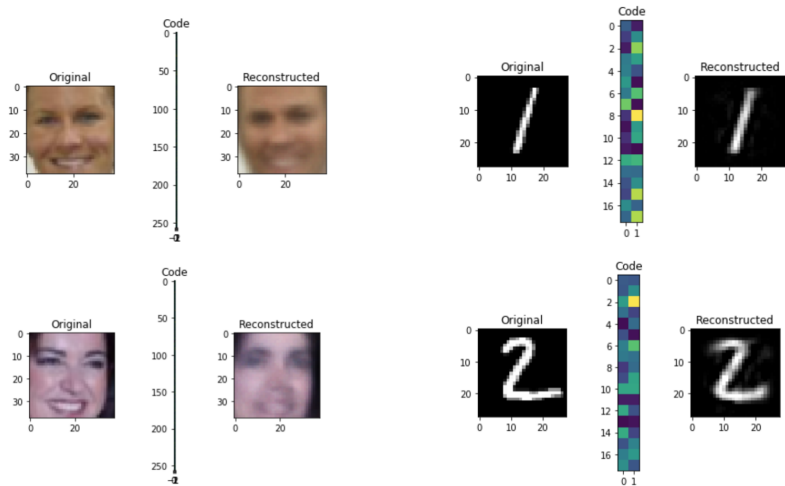
# Автокодировщики

- Когда данных много, мы хотим понизить их размерность. Классическое машинное обучение позволяет делать это с помощью метода главных компонент, tsne и других методов. Нейросети также позволяют решать подобную задачу сжатия с минимальными потерями.
- Понижение размерности — задача обучения без учителя
- Давайте превратим её в обучение с учителем!

# Автокодировщики



# Пример сжатия



# Как используют

- Для предобучения сетей. Именно так в 2005 началась революция.
- Скрытое представление признаков можно использовать в других моделях в качестве фичей.
- Генерация похожих изображений

# Типы автокодировщиков

# Обычный автокодировщик

В обычном автокодировщике восстанавливаем следующую последовательность:  $x = f(g(x))$ , изменяя 2 функции  $f(x)$  и  $g(x)$ . Loss в нашем случае -

$$L(x, g(f(x)))$$

Тождественно не можем выучить из-за искусственного ограничения количества нейронов в середине.

1. Однослойный автокодировщик по своему действию совпадает с PCA
2. Если задаем многослойный автокодировщик может находить достаточно сложные особенности в данных (по сути, правильной архитектуре - любые)
3. Можно делать и сверточные, если работаем с изображениями



# Denoise автокодировщик

Мы пытаемся не просто восстановить выход по входу, но и ещё искусственно добавляем шум к входным данным.

По сути мы пытаем решить следующую задачу  $x = f(g(\hat{x}))$ , где  $\hat{x}$  зашумленные входные данные.

Для изображений шум можно задавать 2мя способами - затемнять какую-часть изображения или добавлять шум к каждому пикселю. Весь остальной процесс обучения совпадает с обычным автокодировщиком.

# Разреженный автокодировщик

Теперь мы к нашему лосу добавляем регуляризатор.

$$L(x, g(f(x))) + \omega(h),$$

где  $g(h)$  - выход декодера,  $h = f(x)$  - выход энкодера, и ограничение накладывается на энкодер. Как ограничения обычно использую L1 или L2 норму.

Такой автокодировщик не сможет полностью выучить картинку из-за штрафа при любой архитектуре. Он может расширяться к выходу, пытаясь разложить сигнал на множество статистически независимых сигналов. Используют его также как и обычный автокодировщик, если требуется чтобы получающиеся латентные векторы были более линейно-независимые. Из-за того, что он пытается разложить один сигнал на множество, иногда его для разложения сигнала на составляющие - аналог вейвлет преобразований для аудио.

Собираем свои автокодировщики