

## **Nvidia - CUDA**



Главное - процесс обучения.

Смотрим на графики тренировки:

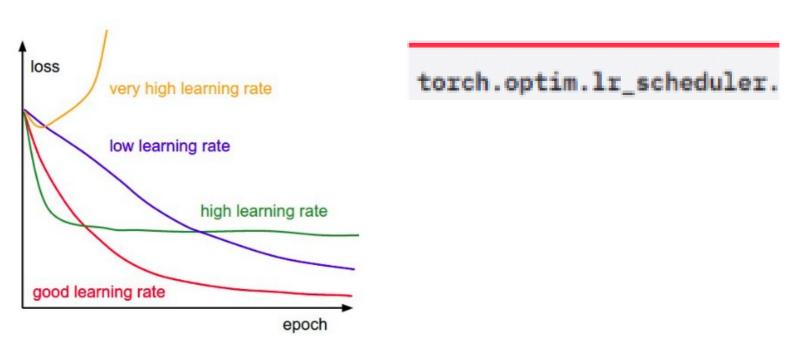
Val loss и train loss - близки друг другу и уменьшаются медленно → underfitting.

Следует начать с этого:

Preprocessing и Optimizers(Adam).

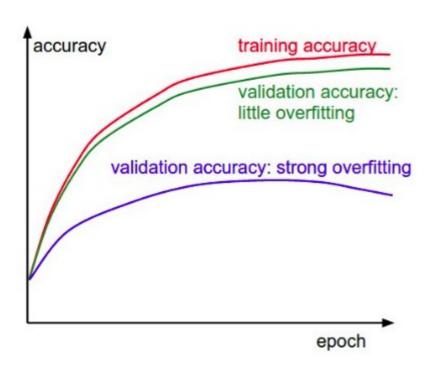
# Скорость обучения(Learning rate)

### **Annealing**



https://cs231n.github.io/neural-networks-3/

# Overfitting на практике



#### Решение:

1. Регуляризация – L2;

https://cs231n.github.io/neural-networks-3/

# 2. Dropout - статья (https://www.cs.toronto.edu/~hinton/absps/JMLRdropout.pdf)

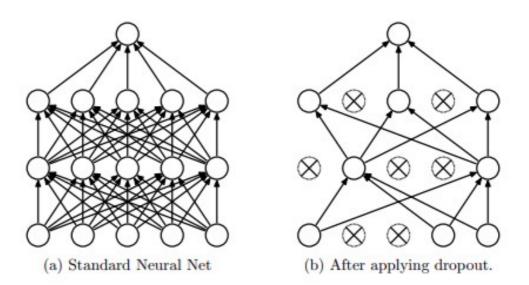
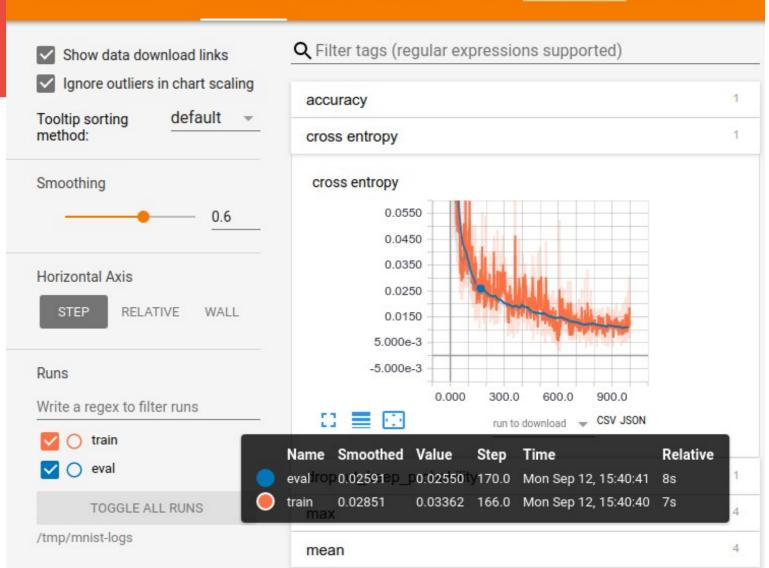


Figure 1: Dropout Neural Net Model. Left: A standard neural net with 2 hidden layers. Right: An example of a thinned net produced by applying dropout to the network on the left. Crossed units have been dropped.



GRAPHS

IMAGES

INACTIVE

Информация тутhttps://habr.com/ru/post/349338/

**TensorBoard** 

SCALARS

### **Batch Normalization**

- Ускоряет и стабилизирует тренировку
- Регуляризирует
- Не так важна инициализация

! Реализация – слой сети (В PyTorch, например)

https://arxiv.org/abs/1502.03167

Input: Values of x over a mini-batch:  $\mathcal{B} = \{x_{1...m}\}$ ; Parameters to be learned:  $\gamma$ ,  $\beta$ Output:  $\{y_i = \mathrm{BN}_{\gamma,\beta}(x_i)\}$   $\mu_{\mathcal{B}} \leftarrow \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m x_i \qquad // \text{mini-batch mean}$   $\sigma_{\mathcal{B}}^2 \leftarrow \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m (x_i - \mu_{\mathcal{B}})^2 \qquad // \text{mini-batch variance}$   $\widehat{x}_i \leftarrow \frac{x_i - \mu_{\mathcal{B}}}{\sqrt{\sigma_{\mathcal{B}}^2 + \epsilon}} \qquad // \text{normalize}$   $y_i \leftarrow \gamma \widehat{x}_i + \beta \equiv \mathrm{BN}_{\gamma,\beta}(x_i) \qquad // \text{scale and shift}$ 

**Algorithm 1:** Batch Normalizing Transform, applied to activation *x* over a mini-batch.

Почитать тут и здесь

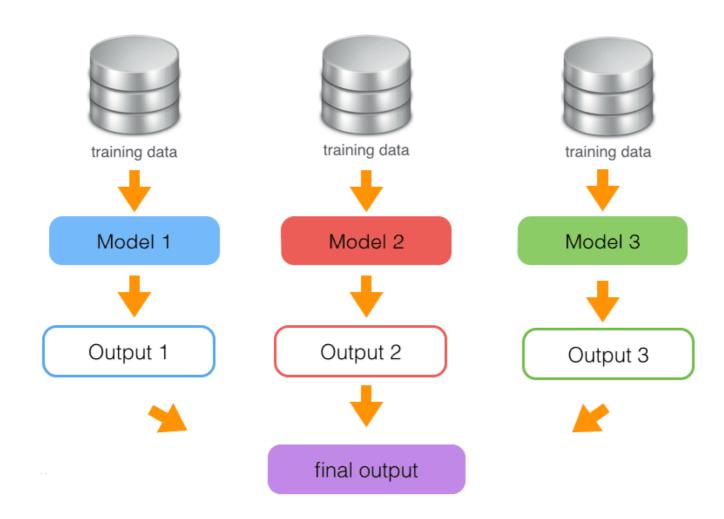
# Подбор гиперпараметров

- 1. learning rate;
- 2. batch size;
- 3. коэффицент регуляризации;

•••••

Random Search

# Ансамбль моделей



# Практические советы

Шаги перед решением какой-либо задачи:

- 1. Найти наиболее подходящий датасет или есть разобраться какимм способами будете его составлять.
- 2. Поиск статей, описывающих решение вашей или близкой проблемы.
- 3. Написать код алгоритма, используя самые базовые алгоритмы/подходы.
- 4. Подбор гиперпараметров = серия экспериментов.
- 5. Сделать выводы и улучшать!