

ОНЛАЙН-ОБРАЗОВАНИЕ



# Переобучение и регуляризация

Как и чему учить нейронные сети

Артур Кадурин Преподаватель





## План на сегодня

- 1. Валидация
- 2. Переобучение и регуляризация
- 3. Нормализация мини-батчами и дропаут
- 4. Практика





Training

Testing

Holdout Method

## Вопросы:

1. Зачем нужно тестовое множество?





Training

Testing

Holdout Method

#### Вопросы:

- 1. Зачем нужно тестовое множество?
- 2. Как выбрать тестовое множество?





#### Training

Testing

Holdout Method

#### Вопросы:

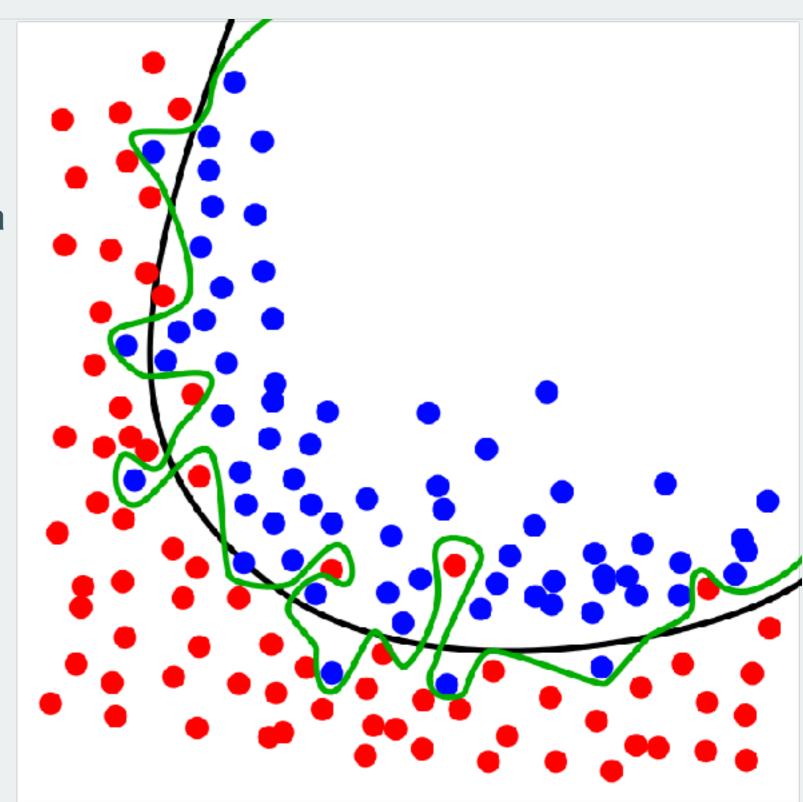
- 1. Зачем нужно тестовое множество?
- 2. Как выбрать тестовое множество?
- 3. Как определить размер тестового множества?





## Переобучение.

- 1. Смещенная выборка
- 2. Недостаточная выборка







#### Training

Testing

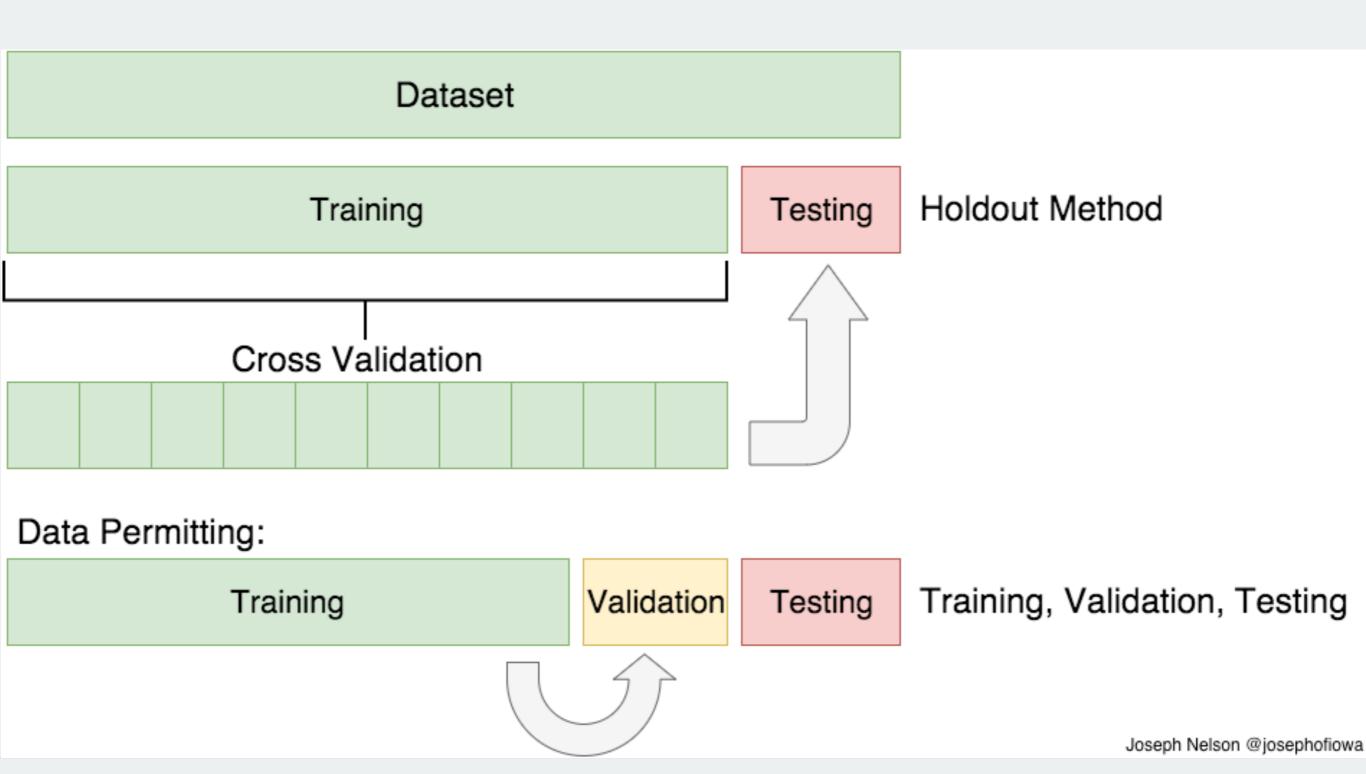
Holdout Method

#### Вопросы:

- 1. Зачем нужно тестовое множество?
- 2. Как выбрать тестовое множество?
- 3. Как определить размер тестового множества?
- 4. Как сравнивать два разных класса моделей?











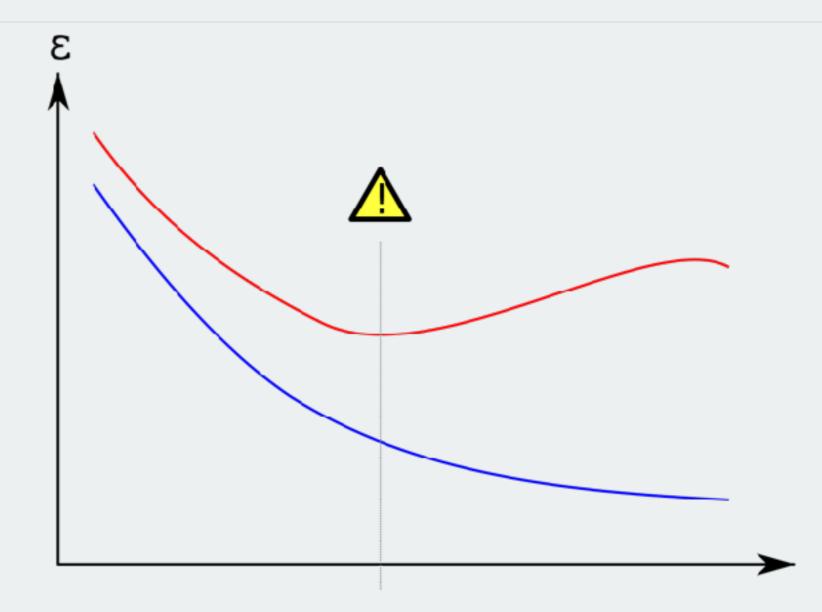
## План на сегодня

- 1. Валидация
- 2. Переобучение и регуляризация
- 3. Нормализация мини-батчами и дропаут
- 4. Практика





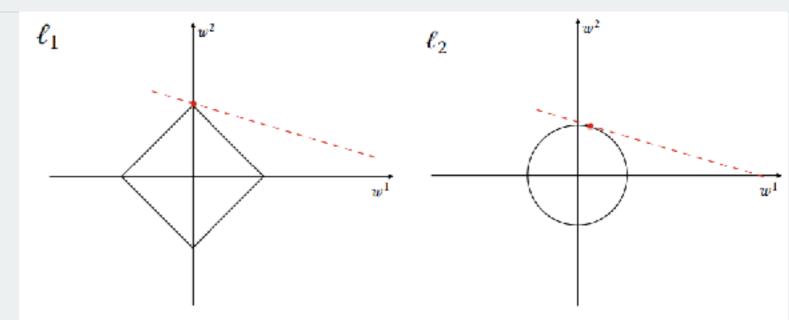
#### 1. Ранняя остановка







- 1. Ранняя остановка
- 2. Регуляризация:



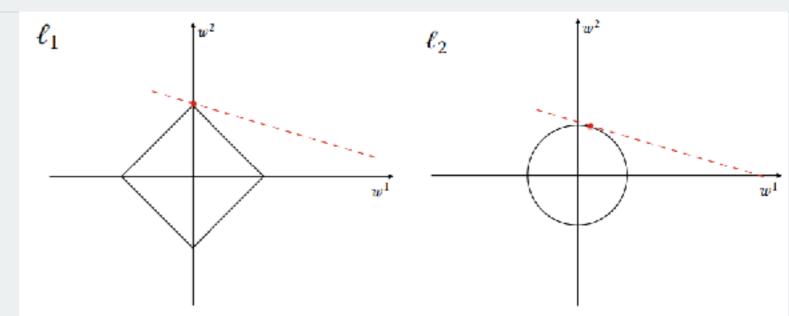
Регуляризация — это наложение дополнительных ограничений.

Как мы можем это сделать?





- 1. Ранняя остановка
- 2. Регуляризация:



Регуляризация — это наложение дополнительных ограничений.

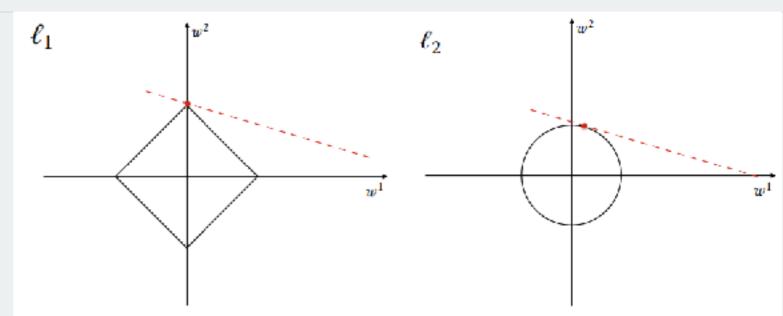
Как мы можем это сделать?

$$min_f \mathcal{L}(f(\boldsymbol{x}), \boldsymbol{y}) \Rightarrow min_f \left[ \sum_i \mathcal{L}(f(x_i), y_i) + \lambda \boldsymbol{R}(f) \right]$$





- 1. Ранняя остановка
- 2. Регуляризация:



Регуляризация — это наложение дополнительных ограничений.

Как мы можем это сделать?

$$min_f \mathcal{L}(f(\mathbf{x}), \mathbf{y}) \Rightarrow min_f \left[ \sum_i \mathcal{L}(f(\mathbf{x}_i), \mathbf{y}_i) + \lambda R(f) \right]$$

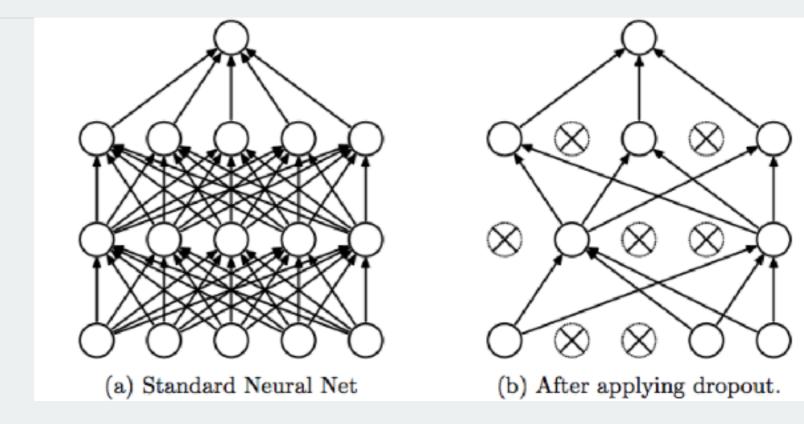
$$R(f(\mathbf{x}|\mathbf{w})) = ||\mathbf{w}||_1$$

$$R(f(\mathbf{x}|\mathbf{w})) = ||\mathbf{w}||_2$$





- 1. Ранняя остановка
- 2. Регуляризация
- 3. Специальные слои







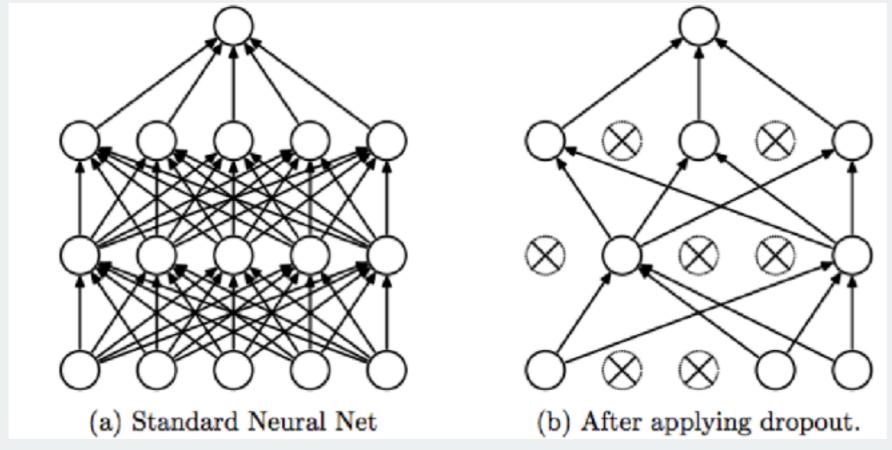
## План на сегодня

- 1. Валидация
- 2. Переобучение и регуляризация
- 3. Нормализация мини-батчами и дропаут
- 4. Практика





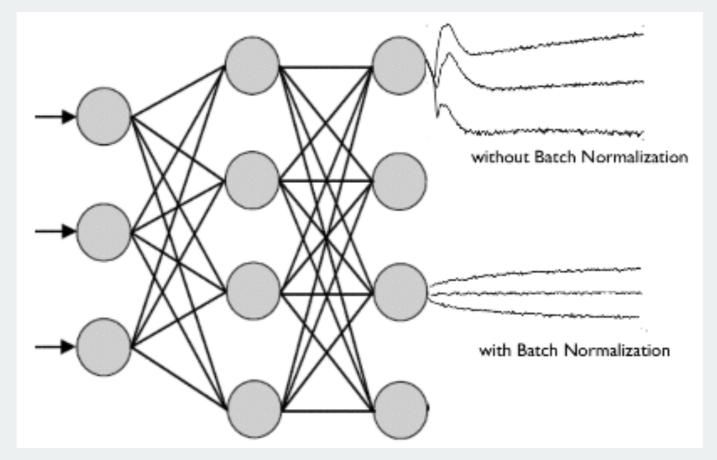
# Дропаут



В процессе обучения нейронной сети мы можем, как бы, временно «выключать» часть нейронов.







В процессе обучения нейронной сети мы можем нормировать активации каждого слоя используя статистики текущего батча.





$$\boldsymbol{x} = (x_0, x_1, \dots, x_n), \hat{x}_k = \frac{x_k - \mathbb{E}[x_k]}{\sqrt{Var(x_k)}}$$





$$\boldsymbol{x} = (x_0, x_1, \dots, x_n), \hat{x}_k = \frac{x_k - \mathbb{E}[x_k]}{\sqrt{Var(x_k)}}$$

$$y_k = \gamma_k \hat{x}_k + \beta_k = \gamma_k \frac{x_k - \mathbb{E}[x_k]}{\sqrt{Var(x_k)}} + \beta_k$$

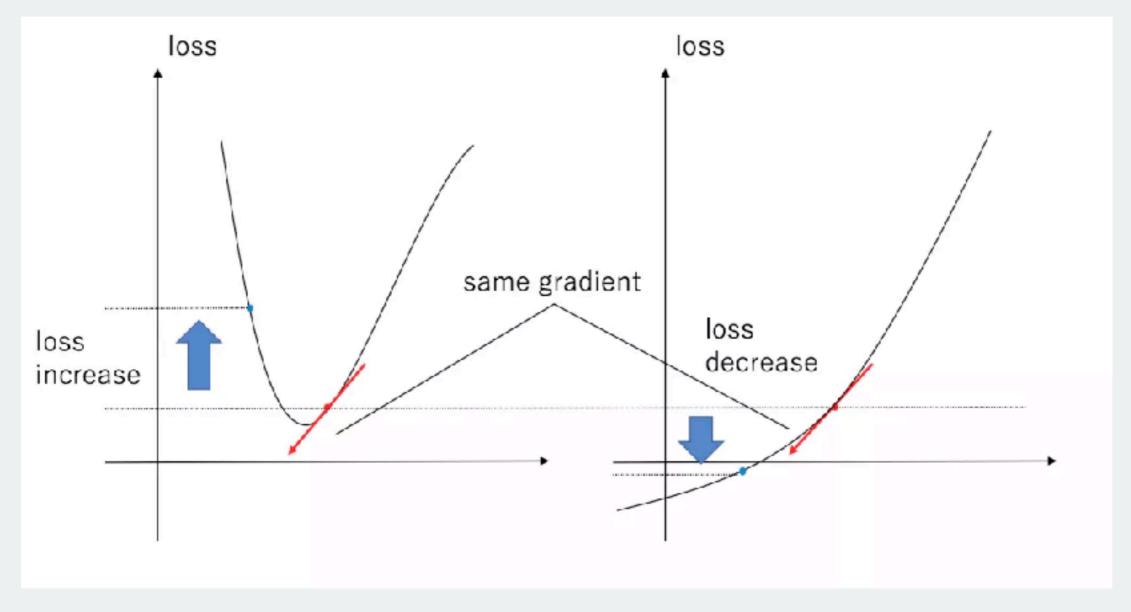




- (1) Even if the mean and variance are constant, the distribution of activations can still change. Why are the mean and variance so important?
- (2) If we introduce and, the mean and variance will deviate from 0 and 1 anyway. What then, is the point of batch normalization?







- <a href="https://mlexplained.com/2018/01/10/an-intuitive-explanation-of-why-batch-normalization-really-works-normalization-in-deep-learning-part-1/">https://mlexplained.com/2018/01/10/an-intuitive-explanation-of-why-batch-normalization-really-works-normalization-in-deep-learning-part-1/</a>
- https://www.youtube.com/watch?v=Xogn6veSyxA&feature=youtu.be&t=325







# Спасибо за внимание!