```
nirrow_ob modifier_ob # set to mirror_o
    modifier_ob = bpy.context.selected_objects[0]
    #mirror ob
   mirror_ob = bpy.context.active_object
   mirror_ob.select = False = pop modifier of f
    #modifier ob
    modifier_ob = bpy.context.selected_objects[0]
    print("Modifier object:" *str(modifier_ob.name))
    print("mirror_ob", mirror_ob)
    print("modifier ob", modifier ob)
# put mirror modifier on mon ger ob
    mirror_mod = modifier_ob.modifiers.new("mirror_mirror
# set mirror object to mirror ob
    mirror_mod.mirror_object = mirror_ob
    operation == "MIRROR X":
```

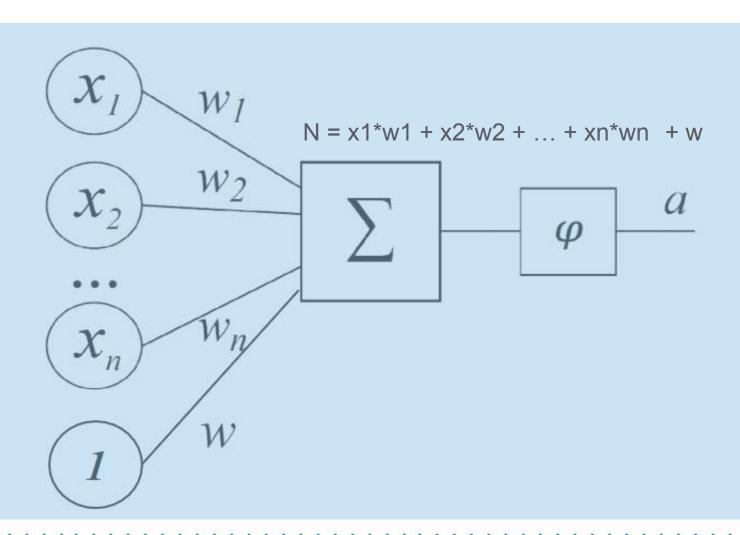
ОЦЕНКА КАЧЕСТВА ОБУЧЕНИЯ НЕЙРОСЕТИ

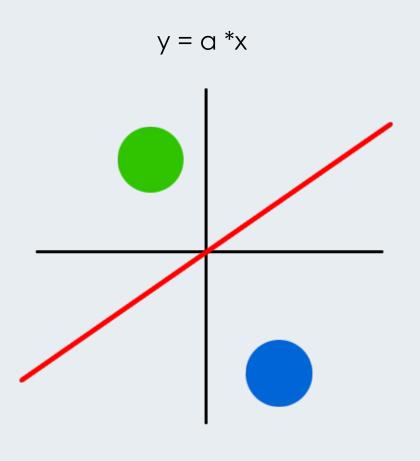
Bias

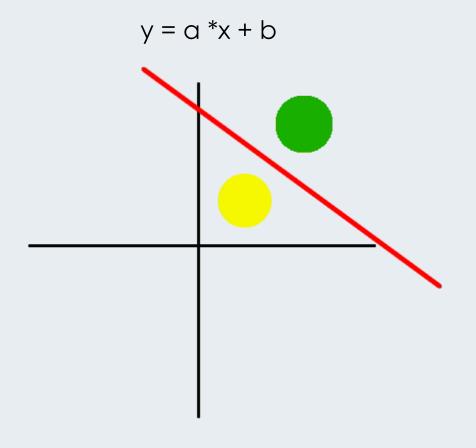


МОДЕЛЬ

ИСКУССТВЕННОГО НЕЙРОНА







. . . .

• • • • •



ОБУЧАЮЩАЯ, ПРОВЕРОЧНАЯ И ТЕСТОВАЯ ВЫБОРКИ

Наборы данных для обучения

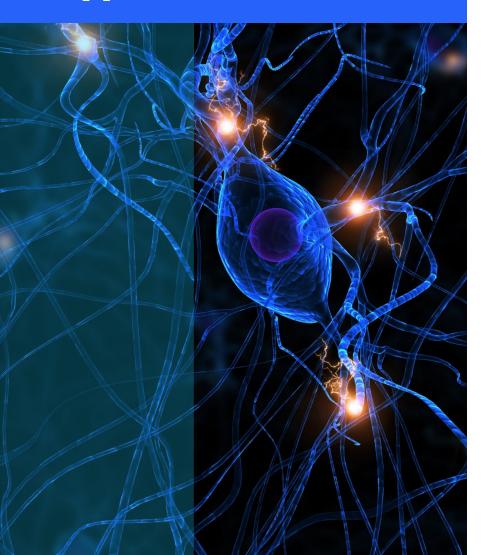


• Обучающая выборка (training set) – набор данных, который используется для обучения сети

• Проверочная выборка (validation set) – набор данных, который используется в процессе обучения для оценки качества обучения

• Тестовая выборка (test set) – набор данных, который используется для оценки качества работы сети после завершения обучения

Подбор гиперпараметров модели



Параметры модели

- Изменяются в процессе обучения
- Для нейронной сети веса входов в нейроны

Гиперпараметры модели

- Не меняются в процессе обучения
- Влияют на конфигурацию модели и методы обучения
- Для нейронной сети количество слоев, количество нейронов на слое, скорость обучения, размер мини-выборки

Подбор гиперпараметров

- Обучение на обучающей выборке, проверка на проверочной, изменение гиперпараметров
- Контрольная проверка на тестовой выборке



НАБОРЫ ДАННЫХ ДЛЯ ОБУЧЕНИЯ

Демонстрация использования обучающей, проверочной и тестовой выборок в Keras

Схема обучения нейронной сети



Делим данные на три набора

• Обучающий, проверочный, тестовый

Обучаем модель на обучающем и проверочном наборе

- Для подбора гиперпараметров используем проверочный набор
- В процессе обучения мониторим качество на обучающем и проверочном наборе
- Если качество на обучающем наборе растет, а на проверочном падает – началось переобучение

Проверка обобщающей способности сети

 Оценка качества работы на тестовом наборе данных, которые сеть не видела в процессе обучения



ПЕРЕОБУЧЕНИЕ

Точность распознавания



Нейронная сеть
распознает цифры,
которые она видела,
с точностью 100%

• Это хорошо или

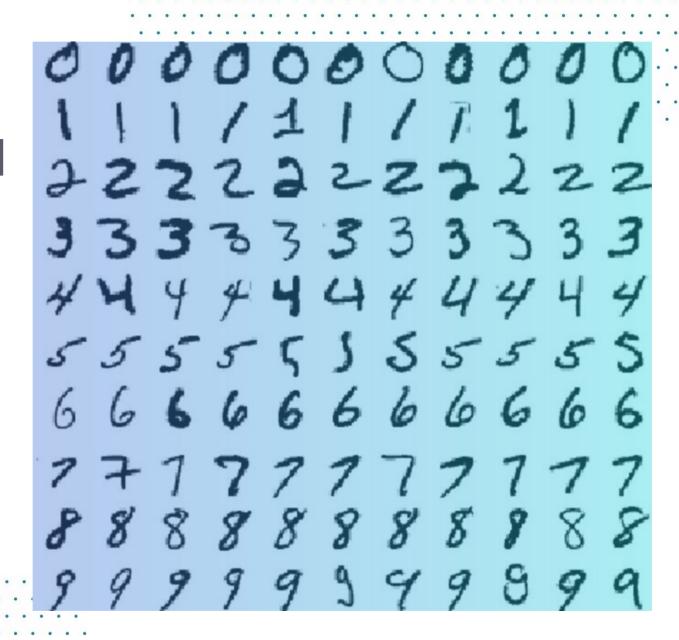
Проблема переобучения

Сеть может научиться

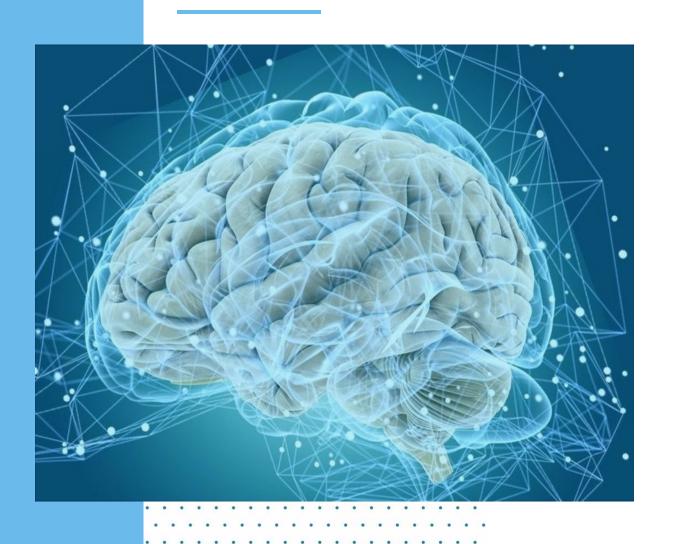
распознавать

особенности выборки,

а не данных



Причины переобучения



- Маленькая база
- Плохо собранная база

- Слишком сложная архитектура сети
- Разбалансировка базы

Как бороться с переобучением



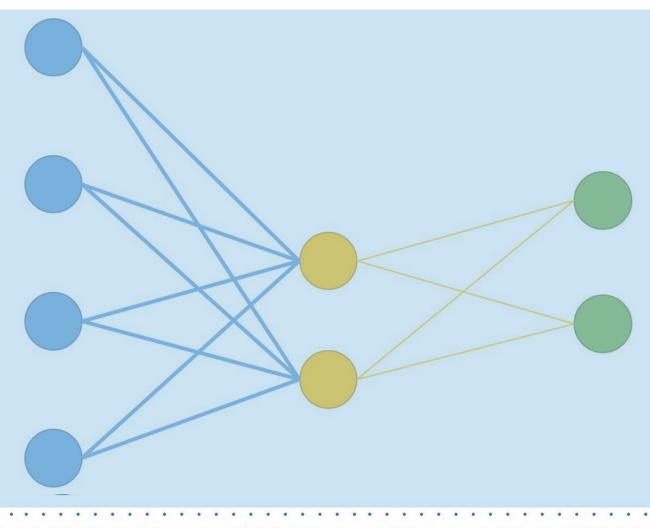
- Увеличивать базу
- Чистить базу
- Делать проще архитектуру сети
- Нормализовать данные
- Использовать Dropout
- Использовать BatchNormalization



СЛОЙ DROPOUT

СЛОЙ Dropout







Dropout B Keras

Входной полносвязный слой

model.add(Dense(800, input_dim=784, activation="relu"))

Слой Dropout

model.add(Dropout(0.5))

Выходной полносвязный слой

model.add(Dense(10, activation="softmax"))

Dropout: A Simple Way to Prevent Neural Networks from Overfitting. http://www.jmlr.org/papers/volume15/srivastava14a/srivastava14a.pdf



Слой BatchNormalization

Нормализация

Алгоритмы машинного обучения лучше работают с данными в нормализованном виде

Виды нормализации

- Данные в диапазоне от 0 до 1
- Данные со средним
 значением в 0 и стандартным
 отклонением 1





Пакетная нормализация в Keras

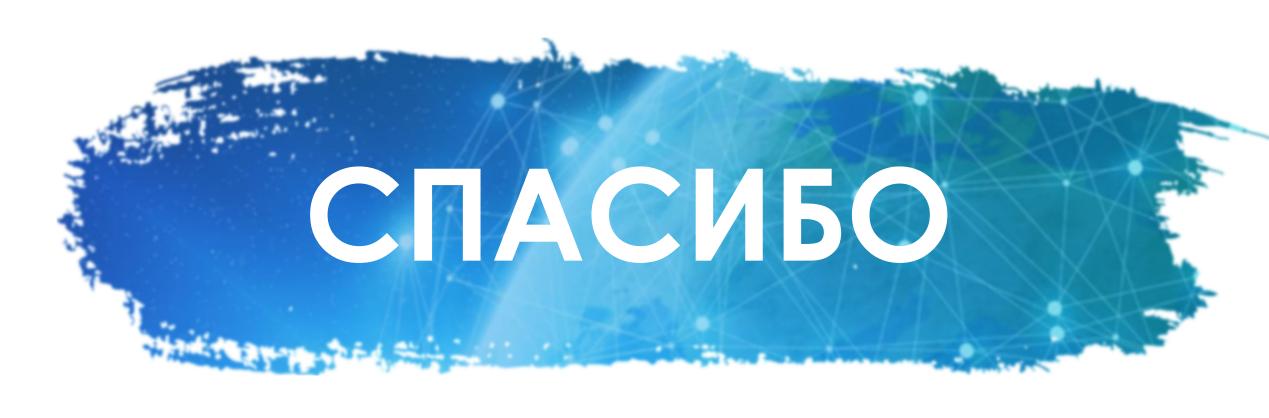
```
model = Sequential()
model.add(BatchNormalization(input_shape=(28, 28, 1)))
model.add(Conv2D(32, (3, 3), padding='same',
activation='relu'))
model.add(Dropout(0.25))
model.add(BatchNormalization(input_shape=(28, 28, 1)))
model.add(Conv2D(32, (3, 3), padding='same',
activation='relu'))
```

model.add(Dropout(0.25))



Предотвращение переобучения:

- Разделение данных на три набора: обучающий, проверочный, тестовый
- Слои Dropout и BatchNormalization
- Упрощение архитектуры сети
- Уменьшение шага обучения



ЗА ВНИМАНИЕ