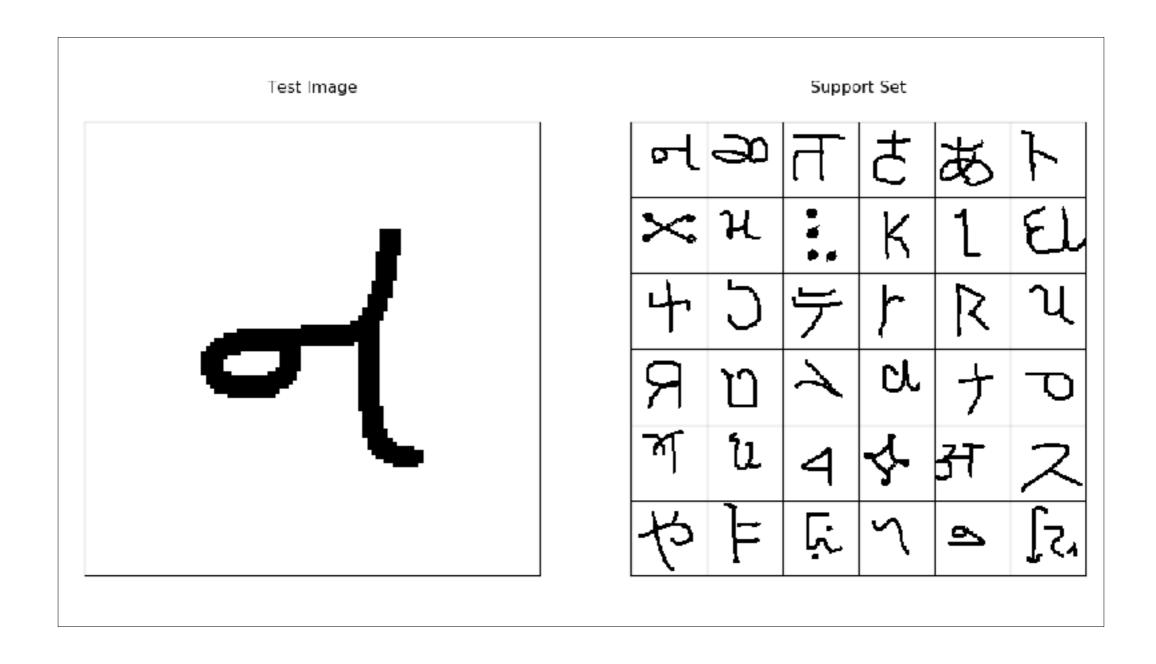
Артемьев Максим

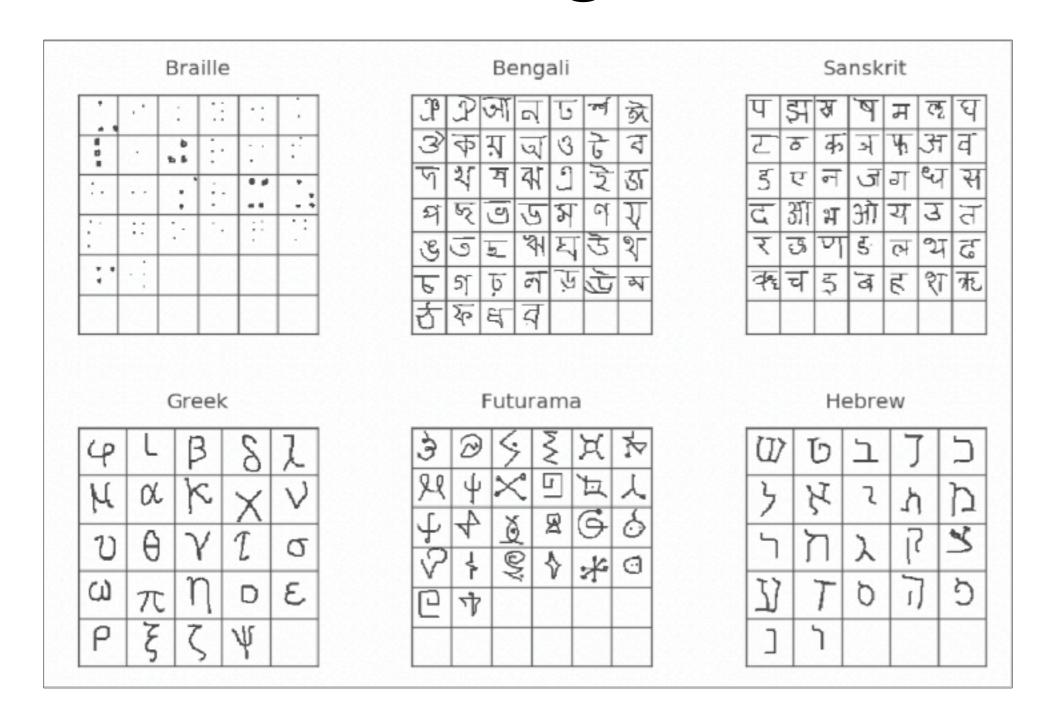
# One Shot Learning



#### **Omniglot**

- 50 разных алфавитов
- 1623 символов
- Каждый нарисован 20 раз в Amazon Turk
- MNIST для One Shot
- Для этой задачи каждое изображение было переведено в размер 28x28 и каждое значение пикселя было нормализовано от 0 до 1

# Omniglot



# Active learning

- Сетап semi-supervised learning
- Нам дорого/сложно размечать экземпляры
- Хочется узнавать какие экземпляры стоят разметки

# Active learning SVM

- Раньше использовали SVM и другие классификаторы и отбирали для разметки те экземпляры, в классах которых модель была не уверена
- Другой вариант считать расстояния между новыми объектами и теми, для который класс уже известен
- Сложно подобрать необходимый threshold, приходится использовать эвристики

- Мы хотим научить модель не только классифицировать изображения, но и уметь запрашивать настоящий класс изображения в случае неуверенности
- Будем учить модель для приближения Q функции
- В качестве модели будем использовать LSTM с 200 юнитами. Выход каждой ячейки пропускается через полносвязную сеть

- Случайно выбираем три класса из общего пула
- Случайно выбираем 30 изображений из этих трех классов
- Поворачиваем изображения на [0, 90, 180, 270] class-wise
- Эпизод последовательность этих изображений
- Каждое изображение представляется в виде flatten вектора

• Напомню пару формул

$$a_t = \pi^*(s_t) = \operatorname{argmax}_{a_t} Q^*(s_t, a_t)$$

$$Q^*(s_t, a_t) = E_{s_{t+1}}[r_t + \gamma \max_{a_{t+1}} Q^*(s_{t+1}, a_{t+1})]$$

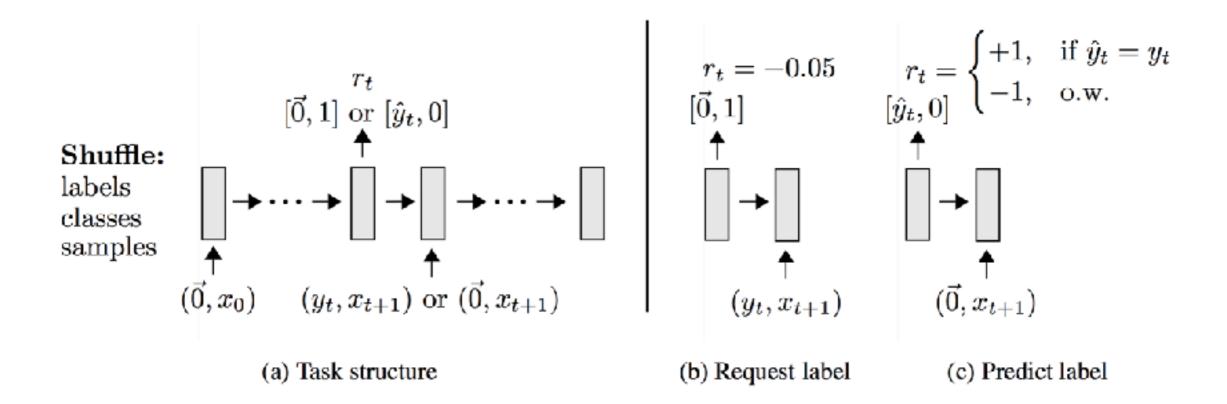
• Минимизируем Bellman Error

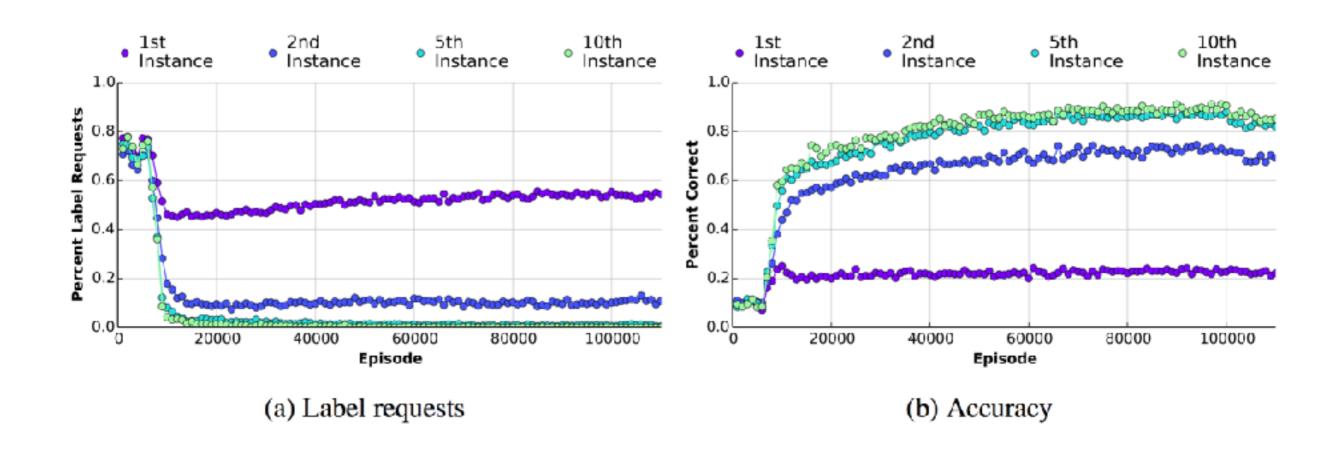
$$L(\theta) = \sum_{t} \left[ Q_{\theta}(o_{t}, a_{t}) - (r_{t} + \gamma \max_{a_{t+1}} Q^{*}(o_{t+1}, a_{t+1})) \right]$$

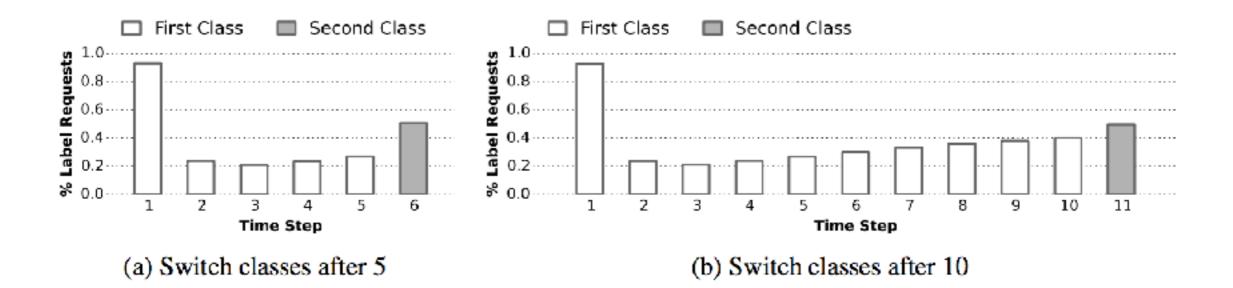
€ - жадная стратегия

С вероятностью 0.05 делаем случайное действие

- На каждой итерации модель может предсказать класс картинки или запросить ее настоящий класс
- Награда за угаданный и негаданный класс +1 и -1 соответственно.
- За запрос штраф -0.05







Model	Accuracy %	Requests %
Supervised	91	100
RL	81.8	7.2
RL, -5	86.4	31.8
RL, -10	89.3	45.6
RL, -20	92.8	60.6