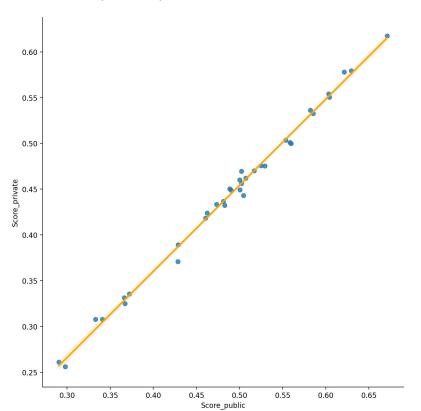
Как решать задачи

Без боли и страданий

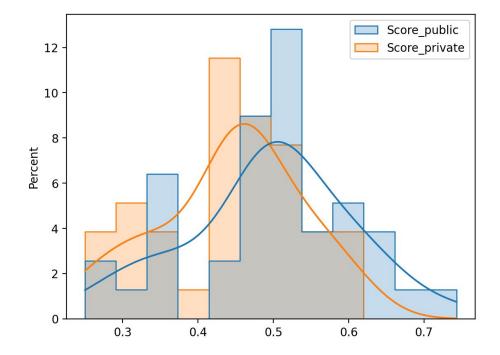
#### План

- 1. Результаты соревнования
- 2. Доклады (5 минут презентация + 3-5 вопросы)
- 3. Best practices

# Лидерборд HW2



	Median	Max
Public	50.05	74.33
Private	44.92	61.75



- 1. Постановка задачи
- 2. Данные
- 3. Модель
- 4. Обучение
- 5. Оптимизация
- 6. Деплой и поддержка

- Чаще всего в виде абстрактной проблемы
- Перевод с продуктового языка на метрический: как померить качество получившегося решения

- 1. Постановка задачи
- 2. Данные
- 3. Модель
- 4. Обучение
- Оптимизация
- 6. Деплой и поддержка

- ТЗ на разметку
- Шумная разметка / domain adaptation
- Синтетика
- Препроцессинг максимально похож на претрейн
- train и val аугментации должны быть похожи (кроме ТТА)
- Аугментации адекватны таргету

- 1. Постановка задачи
- 2. Данные
- 3. Модель
- 4. Обучение
- Оптимизация
- 6. Деплой и поддержка

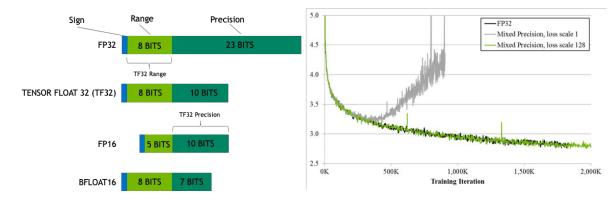
- Бесполезный Ad-Hoc
- Baseline: сильный переобучится под шумную разметку, слабый не перформит
- Softmax <-> NLLLoss, сложные активации и лоссы
- Инициализация нулями (CE: ~ log K)

- 1. Постановка задачи
- 2. Данные
- 3. Модель
- 4. Обучение
- 5. Оптимизация
- 6. Деплой и поддержка ●

- One Batch Overfitting
- zero\_grad
- model.train()/model.eval() (BatchNorm)
- loss.item() (или detach) между итерациями
- torch.save(optim.state\_dict())
- 1 изменение за раз
- Не учить короткие экспы до сходимости
- Адекватность прироста качества (не шум)
- Лосс как прокси метрики
- <u>LRFinder</u>: геометрическая прогрессия до взрыва
- Всё нужно логгировать и отсматривать

- 1. Постановка задачи
- 2. Данные
- 3. Модель
- 4. Обучение
- 5. Оптимизация
- 6. Деплой и поддержка

- torch.compile()/TensorRT/ONNX
- Прунинг/Квантизация/Дистилляция (позже)
- Mixed precision training

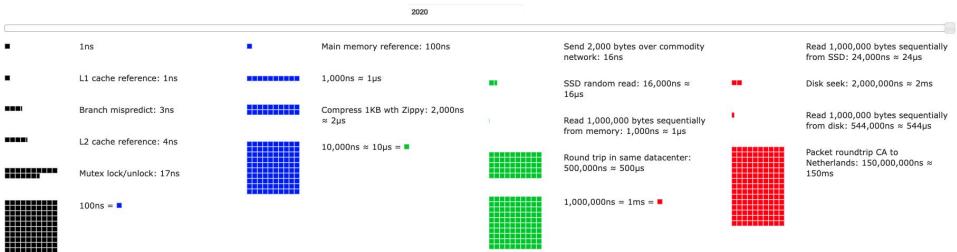


- 1. Постановка задачи
- 2. Данные
- 3. Модель
- 4. Обучение
- 5. Оптимизация
- 6. Деплой и поддержка

- Как в SWE: unit-тесты, мониторинг, A/B
- Data Drift, часто детектится отдельной моделью
- Унифицированный препроцессинг
- Эффективный (асинхронный) инференс
- Постпроцессинг и чистка предиктов, Active Learning
- Профилирование кода

#### Ботлнеки в загрузке данных

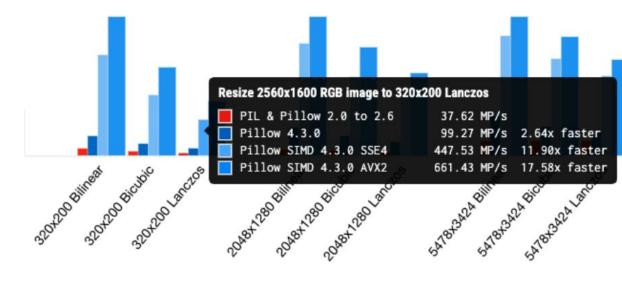




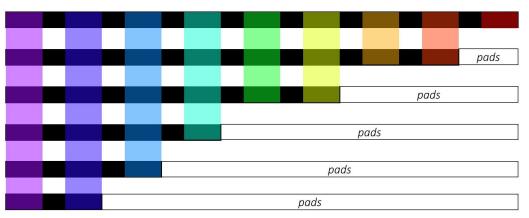
https://colin-scott.github.io/personal\_website/research/interactive\_latency.html

## Препроцессинг

- Что и как читать
- num\_workers > 1 (кэп)
- <u>Pillow-SIMD</u>: drop-in замена PIL
- Faster JPEG decoders
- CPU bound: перенос тяжёлых аугов на GPU (DALI) или в офлайн
- Последовательности:
  прегенерация и умный паддинг

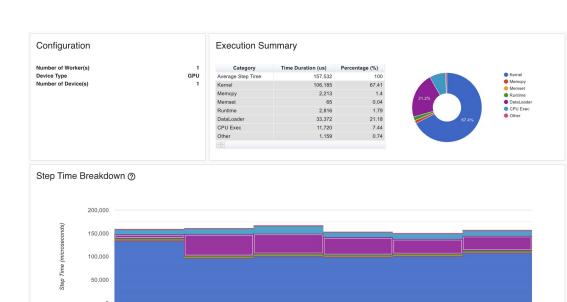


#### Padded sequences sorted by decreasing lengths



#### Профилирование

- White-box оптимизация пайплайна обучения и инференса
- <u>DeepSpeed FLOPs</u>
  breakdown
- PyTorch Profiler



#### Performance Recommendation

• This run has high time cost on input data loading. 21.2% of the step time is in DataLoader. You could try to set num\_workers on DataLoader's construction and enable multi-processes on data loading. Reference: Single- and Multi-process Data Loading

Memset Runtime DataLoader