ディープラーニングのフレームワークを 使った自然言語処理研究の実装の知見

寺西 裕紀

奈良先端科学技術大学院大学 自然言語処理学研究室

2017年9月1日(金) 第15回SVM勉強会

目次

- 自己紹介
- ・ 機械学習は難しい
- ・ 実装の工夫
 - Logging
 - Application
 - Preprocessing
 - Dataset
 - Loader
 - Model
 - Training
- 実例
- ・おまけ

- 内容
 - 個人的なノウハウ・提案・ チュートリアル的な内容
 - DL+NLPをやり始めたときに 知っていたかったこと
- 資料:

https://github.com/chantera/svm2017

自己紹介

- Background
 - 大学(商学部) → 社会人(Web/アプリエンジニア)
 - → NAIST松本研 (M2)
 - 機械学習・深層学習 / NLP 歴: ちょうど1年ぐらい
- 研究内容
 - 並列句解析: https://www.slideshare.net/HirokiTeranishi1/ss-78087806
- 会社
 - TeraBytes inc. https://terabytes.jp/



- ・ 事業内容: 受託開発, コンサルティング
- 趣味
 - ボクシング

機械学習は難しい

- ・学習しない!→原因の切り分けが難しい
 - データが悪い
 - データの量が悪い・質が悪い
 - 前処理に問題がある
 - モデルが悪い
 - バグがある(ある程度動いてしまう)
 - モデルそのものが悪い(表現力 ↔ 汎化性能)
 - 学習方法が悪い
 - 最適化手法の選択が悪い, 学習率などの設定が悪い
 - 参考: https://www.slideshare.net/takahirokubo7792/ss-65413290
- 対応方法:Goodfellow本 (Chapter 11) が詳しい
 - URL: http://www.deeplearningbook.org/contents/guidelines.html

実装で回避

- ・前提・目的:adhocな実装を避ける
 - adhocな実装はバグを生みやすい
 - → モデル実装以外のバグで悩みたくない, バグを減らしたい
 - adhocな実装は学習がうまくいかない原因を探るのが大変
 - → 原因: 設定(データ, モデル, 学習方法), 実装(前処理, モデル実装, その他)
 - 研究的には設定の部分に時間を注ぎ込みたい
- 仕組み化・ライブラリ化
 - ディープラーニング / NLPに使える汎用的な仕組みを作る
 - 再利用なコードにまとめる
 - デバッグ用の処理を入れる, テストを書く
 - → バグの減少, 問題の特定が容易, 開発の効率化
- 設計の見直し ← 今日の話のメイン

Example: BiLSTM POS tagger

```
109
                                                                                                                                                                                                .format(epoch + 1,
                                                                                         test_words = []
test_chars = []
                                                                                                                                                                                                        epoch_loss / iteration,
                                                                                                                                                                                                        epoch_accuracy / iteration))
                                                                                         test_tags = []
from argparse import ArgumentParser
                                                                                         for tokens in test_sentences:
words = []
chars = []
from collections import defaultdict
                                                                                                                                                                                  model.cleargrads()
iteration, epoch_loss, epoch_accuracy = 0, 0.0, 0.0
import logging
                                                                                                                                                                                  chainer.config.train = False
                                                                                                                                                                                  chainer.config.enable_backprop = False
                                                                                             tags = []
from chainer import functions as F. links as L
                                                                                             for token in tokens:
                                                                                                                                                                                  for i in range(0, n_test_samples, batch_size):
                                                                                                                                                                                      words = test_words[i: i + batch_size]
chars = test_chars[i: i + batch_size]
import numpy as no
                                                                                                 words.append(word2id.get(token['form'].lower(),
                                                                                                                           unknown_word_id))
                                                                                                tags = test_tags[i: i + batch_size]
class Model(chainer.Chain):
                                                                                                                                                                                      ys = model(words, chars)
                                                                                                                                                                                      ys = F.concat(ys, axis=0)
                                                                                             test_words.append(np.array(words, np.int32))
                                                                                                                                                                                      ts = F.concat(tags, axis=0)
                                                                                                                                                                                      loss = F.softmax_cross_entropy(ys, ts, ignore_label=-1)
                                                                                             test_chars.append(chars)
def read_conll(file):
                                                                                             test_tags.append(np.array(tags, np.int32))
                                                                                                                                                                                      accuracy = F.accuracy(ys, ts, ignore_label=-1)
                                                                                                                                                                                      epoch_loss += loss.data
                                                                                         model = Model(word_vocab_size=len(word2id),
                                                                                                                                                                                      epoch_accuracy += accuracy.data
                                                                                                                                                                                      iteration += 1
                                                                                                       word embed size=100
def main(train_file,
                                                                                                       char_vocab_size=len(char2id),
                                                                                                                                                                                  logging.info('[test epoch {:02d}] loss: {:.6f}, accuracy: {:.6f}'
                                                                                                                                                                                                .format(epoch + 1,
                                                                                                       char_embed_size=30,
         n_epoch=20,
                                                                                                       n_labels=len(tag2id))
                                                                                                                                                                                                        epoch_loss / iteration,
         batch size=10.
                                                                                        model(train_words, train_chars)
                                                                                                                                                                                                        epoch accuracy / iteration))
         lr=0.01.
                                                                                             chainer.cuda.get_device_from_id(gpu).use()
                                                                                                                                                                         if __name__ == "__main__":
    train_sentences = read_conll(train_file)
                                                                                             model.to_gpu()
    n_train_samples = len(train_sentences)
                                                                                                                                                                              logging.basicConfig(level=logging.DEBUG)
    test_sentences = read_conll(test_file)
                                                                                                                                                                              chainer.config.debug = False
                                                                                        optimizer = chainer.optimizers.Adam(lr)
    n_test_samples = len(test_sentences)
                                                                                         optimizer.setup(model)
                                                                                                                                                                              chainer.config.type_check = False
                                                                                         optimizer.add_hook(chainer.optimizer.GradientClipping(5.0))
                                                                                                                                                                              parser = ArgumentParser()
    word2id = defaultdict(lambda: len(word2id))
                                                                                                                                                                             parser.add_argument('--trainfile', type=str, required=True)
parser.add_argument('--testfile', type=str)
    char2id = defaultdict(lambda: len(char2id))
                                                                                         indices = np.arange(n_train_samples)
                                                                                                                                                                             parser.add_argument('--epoch', type=int, default=20)
                                                                                         for epoch in range(n_epoch):
    tag2id = defaultdict(lambda: len(tag2id))
                                                                                                                                                                             parser.add_argument('--bptchize', type=int, default=10)
parser.add_argument('--lr', type=float, default=0.01)
parser.add_argument('--gpu', type=int, default=-1)
                                                                                             iteration, epoch_loss, epoch_accuracy = 0, 0.0, 0.0
    unknown = "<UNKNOWN>"
                                                                                             chainer.config.train = True
    unknown_word_id = word2id[unknown]
                                                                                             chainer.config.enable_backprop = True
    unknown_char_id = char2id[unknown]
                                                                                             np.random.shuffle(indices)
                                                                                                                                                                              args = parser.parse_args()
                                                                                             for i in range(0, n_train_samples, batch_size):
                                                                                                                                                                              main(args.trainfile, args.testfile, args.epoch, args.batchsize, args.lr)
    train_words = []
                                                                                                 model.cleargrads()
    train_chars = []
                                                                                                 words = np.take(train_words, indices[i: i + batch_size])
    train_tags = []
                                                                                                 chars = np.take(train_chars, indices[i: i + batch_size])
    for tokens in train_sentences:
    words = []
                                                                                                 tags = np.take(train_tags, indices[i: i + batch_size])
                                                                                                 ys = model(words, chars)
        chars = []
                                                                                                 ys = F.concat(ys, axis=0)
        tags = []
                                                                                                 ts = F.concat(tags, axis=0)
        for token in tokens:
                                                                                                 loss = F.softmax_cross_entropy(ys, ts, ignore_label=-1)
            words.append(word2id[token['form'].lower()])
                                                                                                 loss.backward()
            chars.append(np.array([char2id[char]
                                                                                                 optimizer.update()
            for char in token['form']], np.int32))
tags.append(tag2id[token['postag'].lower()])
                                                                                                 accuracy = F.accuracy(ys, ts, ignore_label=-1)
                                                                                                 epoch_loss += loss.data
        train_words.append(np.array(words, np.int32))
                                                                                                 epoch_accuracy += accuracy.data
        train_chars.append(chars)
                                                                                                 iteration +=
        train_tags.append(np.array(tags, np.int32))
                                                                                             logging.info('[train epoch {:02d}] loss: {:.6f}, accuracy: {:.6f}'
```

Logging

- 原因特定のためには最も重要
- ・機能の作り込み
 - ファイルと標準(エラー)出力への書き込み
 - 異なるログレベルを設定可能にする
 - ログファイルのユーティリティ
- フォーマットの見直し
 - 日付+タイムゾーン, プロセスごとの識別子, メッセージ
 - ミリ秒まで出す:正確な時間の把握,簡易な時間計測
 - 識別子:同一ファイルに同時に書き込んだ場合のメッセージの識別
- ・実験設定を残す
 - OS・実行環境, コマンドライン引数, モデルアーキテクチャ, ハイパーパラメータ

Logging

※Pythonの場合

- 標準ライブラリのロガーを拡張
- モデルのアーキテクチャは __repr__ を実装して表現
- コマンドライン引数やmain() への引数は薄いラッパーを 使って呼び出し側でロギング すると楽
- main()はtry-exceptでラップ して例外はログへ

```
class AppLogger(Logger):
    FORMAT = "%(asctime)-15s\t%(accessid)s\t[%(levelname)s]\t%(message)s"
    _config = {
          level': INFO,
         'verbosity': TRACE,
'filelog': True,
'logdir': None,
         'filename': "%Y%m%d.log",
'filemode': 'a',
         'fileprefix': '
         'filesuffix': '',
         'fmt': FORMAT,
         'datefmt': DATE_FORMAT,
         'mkdir': False.
    @classmethod
    def configure(cls, **kwargs):
         cls._config.update(kwargs)
    def initialize(self):
         super(AppLogger, self).initialize()
         config = AppLogger._config
         now = datetime.now(tzlocal())
         self._accessid = uuid.uuid4().hex[:6]
         self._uniqueid = "UNIOID"
         self._accesssec = now
         self._accesstime = now.strftime(config['datefmt'])
         if len(self.handlers) == 0:
             if config['filelog']:
                 self._add_file_handler(config)
             stream_handler = logging.StreamHandler()
stream_handler.setLevel(config['verbosity'])
             stream_handler.setFormatter(
                 ColoredFormatter(config['fmt'], config['datefmt']))
             self.addHandler(stream_handler)
         message = "LOG Start with ACCESSID=[%s] UNIQUEID=[%s] ACCESSTIME=[%s]"
         self.info(message % (self._accessid, self._uniqueid, self._accesstime))
```

9

Logging

```
:hiroki $ python example/tagging-final.py --trainfile -/Desktop/NLP/data/ptb-sd3.3.0/dep/wsj_train.conll --testfile -/Desktop/NLP/data/ptb-sd3.3.0/de
b/wsi_test.conll --epoch 50 --batchsize 32
2017-08-31 10:44:12.206 JST
                              2ecee2 [info] LOG Start with ACCESSID=[2ecee2] UNIOUEID=[UNIOID] ACCESSTIME=[2017-08-31 10:44:12.206496 JST]
2017-08-31 10:44:12.207 JST
                              2ecee2 [trace] posix.uname_result(sysname='Darwin', nodename='Hirokis-MacBook-Air.local', release='15.6.0', version=
'Darwin Kernel Version 15.6.0: Sun Jun 4 21:43:07 PDT 2017; root:xnu-3248.70.3~1/RELEASE_X86_64', machine='x86_64')
2017-08-31 10:44:12.207 JST
                              2ecee2 [trace] sys.argv: ['example/tagging-final.py', '--trainfile', '/Users/hiroki/Desktop/NLP/data/ptb-sd3.3.0/dep
/wsj_train.conll', '--testfile', '/Users/hiroki/Desktop/NLP/data/ptb-sd3.3.0/dep/wsj_test.conll', '--epoch', '50', '--batchsize', '32']
2017-08-31 10:44:12.207 JST
                              2ecee2 [trace] app._config: {'debug': False, 'logdir': '/Users/hiroki/Desktop/svm2017/example/logs', 'loglevel': 'in
fo', 'logoption': 'a', 'quiet': False}
2017-08-31 10:44:12.207 JST
                              2ecee2 [info] *** [START] ***
2017-08-31 10:44:12.207 JST
                              2ecee2 [debug] App._process(self) called - command: <function train at 0x10e5d48c8>, args: {'batch_size': 32, 'n_epo
ch': 50, 'apu': -1, 'lr': 0.01, 'test_file': '/Users/hiroki/Desktop/NLP/data/ptb-sd3.3.0/dep/wsi_test.conll', 'train_file': '/Users/hiroki/Desktop/NL
P/data/ptb-sd3.3.0/dep/wsj_train.conll'}
2017-08-31 10:44:12.512 JST
                              2ecee2 [info] initialized model: {'dropout': 0.5, 'lstm_hidden_size': 200, 'n_blstm_layers': 1, 'char_filter_size':
30, 'char_window_size': 3, 'n_labels': 45, 'char_embed_size': 30, 'char_vocab_size': 78, 'word_embed_size': 100, 'word_vocab_size': 7305, 'self': {
e': 3, 'out_size': 30, 'embed_size': 30, 'vocab_size': 78, 'self': {...}, '__class__': <class '__main__.CharCNN'>}, <chainer.links.connection.n_step_
lstm.NStepBiLSTM object at 0x10fc44e10>, <chainer.links.connection.linear.Linear object at 0x10fca6a20>)}
2017-08-31 10:46:40.329 JST
                              2ecee2 [info] [train epoch 01] loss: 1.399560, accuracy: 0.594988
2017-08-31 10:46:42.383 JST
                              2ecee2 [info] [test epoch 01] loss: 0.772760, accuracy: 0.778271
2017-08-31 10:48:15.499 JST
                              2ecee2 [info] [train epoch 02] loss: 0.713188, accuracy: 0.784788
2017-08-31 10:48:17.590 JST
                              2ecee2 [info] [test epoch 02] loss: 0.490854, accuracy: 0.869005
                              2ecee2 [info] [train epoch 03] loss: 0.515316, accuracy: 0.844857
2017-08-31 10:49:47.006 JST
2017-08-31 10:49:48.949 JST
                              2ecee2 [info] [test epoch 03] loss: 0.416239, accuracy: 0.889443
                              2ecee2 [info] [train epoch 04] loss: 0.410470, accuracy: 0.876689
2017-08-31 10:51:22.413 JST
2017-08-31 10:51:24.432 JST
                              2ecee2 [info] [test epoch 04] loss: 0.386856, accuracy: 0.902937
                                     [warn] Signal(2) received: The program /Users/hiroki/Desktop/teras/teras/app/__init__.py will be closed
^C2017-08-31 10:51:26.110 JST
                              2ecee2
2017-08-31 10:51:26.206 JST
                              2ecee2 [info] LOG End with ACCESSID=[2ecee2] UNIOUEID=[UNIOID] ACCESSTIME=[2017-08-31 10:44:12.206496 JST] PROCESST
IME=[433.997841000]
:hiroki $
                                                                                                       [~/Desktop/svm2017|2017-08-31 10:51:26]
```

• ログから実験の再現ができそう

Application

- 統合的な役割
 - コマンドライン引数の処理
 - 設定ファイルの読み書き
 - ロガーの初期化
 - 環境設定の切り替え
 - デバッグモードの切り替え
 - 命令の実行
 - 例外ハンドリング
 - シグナルハンドリング

```
class App(AppBase):
   DEFAULT_APP_NAME = "teras.app"
   DEFAULT CONFIG FILE = "~/.teras.conf"
   app name = "
   _argparser = ConfigArgParser(DEFAULT_CONFIG_FILE)
   verbose = True
   @classmethod
   def run(cls, command=None):
        cls.configure()
        command, command_args, common_args \
            = cls._parse_args(command)
            def handler(signum, frame):
                raise SystemExit("Signal(%d) received: "
                                 "The program %s will be closed"
                                 % (signum, __file__))
            signal.signal(signal.SIGINT, handler)
            signal.signal(signal.SIGTERM, handler)
            os.umask(0)
            self = cls._get_instance()
            self._initialize(command, command_args, common_args)
            self._preprocess()
            self._process()
            self._postprocess()
            self._finalize()
        except Exception:
            logging.e("Exception occurred during execution:",
                      exc_info=True, stack_info=cls.debug)
        except SystemExit as e:
            logging.w(e)
            logging.getLogger().finalize()
            sys.exit(0)
```

9/1/17

Application

• 実行したい関数をラップするだけ

Preprocessing

- 汎用的な前処理
 - 表層形の処理
 - lowercase化, 数字のトークン化
 - 単語のID化, 未知語処理
 - IDから単語のlookup
 - パディング
 - pretrained embeddingの読み込み
 - 2種類のファイル形式に対応
 - 辞書・ベクトル同一ファイル
 - 辞書・ベクトル別ファイル
 - ヘッダー有無:(単語数,次元数)
 - データの正規化

```
class EmbeddingPreprocessor(Preprocessor):
    def __init__(self,
                 embed_file=None,
                 embed size=50.
                 unknown="<UNK>"
                 pad=None,
                  tokenizer=split.
                 initializer=standard_normal,
                 preprocess=lower,
                 embed_dtype=np.float32):
        self.embed_dtype = embed_dtype
        self._init_embeddings(embed_file, embed_size)
        super(EmbeddingPreprocessor, self).__init__(
            unknown, pad, tokenizer, preprocess,
            _get_int_type(embed_dtype))
        self._initializer = initializer
        if not self.use_pretrained and self._pad_id >= 0:
            self.get_embeddings()[self._pad_id] = 0
    def _init_embeddings(self, embed_file, embed_size):
    if embed_file is not None:
            vocab_file = None
            if isinstance(embed_file, (list, tuple)):
                embed_file, vocab_file = embed_file
            vocabulary, embeddings = \
                load_embeddings(embed_file,
                                 vocab_file.
                                 self.embed_dtype)
            self.use_pretrained = True
        elif embed_size is not None:
```

Dataset

- 汎用的なミニバッチの処理
 - samplesのバッチイテレーション
 - samplesのシャッフル
 - sampleの属性ごとのバッチ化
 - [(word, pos, label), ...] で初期化したデータを (words, chars, labels)に変換
 - なるべく余計な処理はさせない

```
class Dataset(Sequence):
    """Immutable Class""
   def __init__(self, *samples):
        self._n_cols = len(samples)
       if self._n_cols == 0:
           self._columns = ([],)
            self._n_cols = 1
        elif self._n_cols == 1:
            if isinstance(samples[0], (list, tuple)):
               columns = tuple(
                    np.array(column)
                    if isinstance(column[0], np.ndarray) else column
                    for column in map(tuple, zip(*samples[0])))
                self. columns = columns
                self._n_cols = len(columns)
                self._columns = (samples[0],)
        elif self._n_cols > 1:
           self._columns = samples
        self._samples = list(map(tuple, zip(*self._columns)))
       self._len = len(self._samples)
       self._indices = np.arange(self._len)
   def __iter__(self):
        return (sample for sample in self._samples)
   def batch(self, size, shuffle=False, colwise=True):
       if shuffle:
           np.random.shuffle(self._indices)
       if colwise:
           return self._get_col_iterator(size)
           return self._get_row_iterator(size)
```

Loader

- Loader
 - = FileReader
 - + Preprocessing
 - + Dataset
- 実装・機能
 - readerからitemsを イテレート
 - filterとmapを継承して itemを変換 (preprocessorを呼ぶ)

```
class CorpusLoader(Loader):
    @abstractmethod
    def map(self, item):
       words, labels = zip(*[(token['form'],
                               self.tag_map.add(token['postag']))
                              for token in item])
       sample = (self._word_transform(words, as_one=True),
                  self.get_processor('char')
                  .fit_transform(words, as_one=False),
                  np.array(labels, dtype=np.int32))
       return sample
   def filter(self, item):
        return True
    def load(self, file, train=False, size=None):
       self._train = train
       self._reader.set_file(file)
       if size is None:
            samples = [self.map(item) for item in self._reader
                       if self.filter(item)]
       else:
            samples = []
            for item in self._reader:
                if len(samples) >= size:
                    break
                if not self.filter(item):
                    continue
                samples.append(self.map(item))
       return Dataset(samples)
```

9/1/17

Model

• よくある実装

```
class Model:

def forward(xs, ts):

    ys = self.linear(hs)
    loss = F.softmax_cross_entropy(ys, ts)
    returm ys, loss

ys, loss = model.forward(xs, ts)
accuracy = F.accuracy(ys, ts)
loss.backward()
```

Model

- モデルのforward計算でlossを計算させない
 - predict時にはlossの計算は必要ない
 - 本来predict時には正解データは必要ない
 - → forwardメソッドの引数に正解データを入れたくない
- モデルと学習の分離
 - Modelの外でloss関数を設定
 - loss関数は タスク依存 > モデル依存
 - 例) 多クラス分類ならモデルはラベルのスコア(logit)を返せばよい
 - → 呼び出し側でクロスエントロピーなりヒンジなりを選ぶ
- ・モデルに学習/予測の処理をなるべく意識させない
 - せいぜいdropoutぐらい

17

Model

• よくある実装

```
class MLP(chainer.Chain):

def __init__(self, n_units, n_out, dropout=0.5):
    super(MLP, self).__init__()
    with self.init_scope():
        self.l1 = L.Linear(None, n_units)
        self.l2 = L.Linear(None, n_units)
        self.l3 = L.Linear(None, n_out)
    self.dropout_ratio = dropout

def __call__(self, x):
    h1 = F.dropout(F.relu(self.l1(x)), self.dropout_ratio)
    h2 = F.dropout(F.relu(self.l2(h1)), self.dropout_ratio)
    return self.l3(h2)
```

- 先行研究と同じモデルなのに再現できない、なぜ?

Model

- ・ 重みの初期化を明示的に指定しているか?
 - 使っているクラスの重みの初期化を正確に理解しているか
 - normal, uniform, zeros, lecun, glorot (xavier), he
 - デフォルトの初期化が適さないケースもある
 - activation関数によって適した初期化が違う, LSTMのforget gateのbiasを1にするかどうか
- 関数の実装は把握しているか?
 - dropoutのpredict時のscalingは?, LSTMのpeepholeは?
- フレームワークのソースコードは必ず読む
 - 先行研究を再現する場合は公開されているコードで使っている フレームワークと自分が使うフレームワークの両方
- 研究の場合はなるべく Wx + b レベルで自分で書く

Training

- 毎回書いていないか?
 - epoch / batch のイテレーション
 - trainフラグの管理
 - backwardの呼び出し, 重みの更新
 - loss, accuracyの計測/出力

```
indices = np.arange(n_train_samples)
for epoch in range(n_epoch):
   iteration, epoch_loss, epoch_accuracy = 0, 0.0, 0.0
   chainer.config.train = True
   chainer.config.enable_backprop = True
   np.random.shuffle(indices)
   for i in range(0, n_train_samples, batch_size):
       model.cleargrads()
       words = np.take(train_words, indices[i: i + batch_size])
       chars = np.take(train_chars, indices[i: i + batch_size])
       tags = np.take(train_tags, indices[i: i + batch_size])
       ys = model(words, chars)
       ys = F.concat(ys, axis=0)
       ts = F.concat(tags, axis=0)
       if gpu >= 0:
           ts.to_gpu()
       loss = F.softmax_cross_entropy(ys, ts, ignore_label=-1)
       loss.backward()
       optimizer.update()
       accuracy = F.accuracy(ys, ts, ignore_label=-1)
       epoch_loss += loss.data
       epoch_accuracy += accuracy.data
       iteration += 1
   logging.info('[train epoch {:02d}] loss: {:.6f}, accuracy: {:.6f}
                        epoch_loss / iteration,
                        epoch_accuracy / iteration))
```

Training

- 設計方針:モデルと学習の分離
 - Trainerクラスにはforward関数, loss関数, accuracy関数(必要であれば)を渡す
 - trainerは学習時にforward → loss (& accuracy) → backward & update, テスト時はforward → accuracy を呼び出す
- タスク・実験設定に固有な処理をループに入れたい
 - 例) テスト時のdecoding + evaluation
 - Trainerクラスをオブザーバーパターンで書く (Keras参考)
 - ループ内でイベント処理: self.notify(BATCH_END, data)
- forward, backward以外の処理が重いと話にならない
 - ループ部分はC, C++, Cythonで書く

9/1/17

Refactoring: Model

```
106
                                                                                   def __call__(self, word_segs, char_segs):
class Model(chainer.Chain):
                                                                                       indices = [0]
                                                                                       xs = []
   def __init__(self,
                                                                                       for word_seq, char_seq in zip(word_seqs, char_seqs):
                word_embedding.
                                                                                           x_word = self.word_embed(self.xp.array(word_seq))
                char_embedding,
                                                                                           x_char = self.char_cnn(char_seq)
                n_labels.
                                                                                           x = F.concat((x_word, x_char))
                 char window size=3.
                                                                                           indices.append(indices[-1] + x.shape[0])
                 char_filter_size=30.
                                                                                           xs.append(F.dropout(x, self.dropout))
                n_blstm_layers=1,
                                                                                       hy, cy, ys = self.blstm(hx=None, cx=None, xs=xs)
                lstm_hidden_size=200,
                                                                                       ys = F.concat(ys, axis=0)
                dropout=0.5):
                                                                                       ys = self.linear(F.dropout(ys, self.dropout))
                                                                                       ys = F.split_axis(ys, indices[1:-1], axis=0)
       @TODO: logging parameters initialization
                                                                                       return ys
       super().__init__()
                                                                                  def __repr__(self):
       if isinstance(word_embedding, np.ndarray):
            word_vocab_size, word_embed_size = word_embedding.shape
                                                                                       return repr(self._desc)
            word vocab size, word embed size = word embedding
            word_embedding = None
        self.dropout = dropout
       with self.init_scope():
            self.word_embed = L.EmbedID(word_vocab_size, word_embed_size,
                                       word_embedding)
            self.char_cnn = CharCNN(char_embedding,
                                   char_filter_size, char_window_size,
                                   dropout)
            self.blstm = L.NStepBiLSTM(n_blstm_layers.
                                      word_embed_size + char_filter_size,
                                      lstm_hidden_size, dropout)
            self.linear = L.Linear(lstm_hidden_size * 2, n_labels,
                                   initialW=initializers.GlorotUniform().
                                   initial_bias=0)
        self._desc = {} # model description
```

Refactoring: Loader

```
class DataLoader(dataset.loader.CorpusLoader):
    def __init__(self,
                 word_embed_size=100,
                 char_embed_size=30,
                 word_embed_file=None,
                 word_preprocess=lambda x: x.lower(),
                 word_unknown="<UNKNOWN>",
                 embed_dtype='float32'):
        super(DataLoader, self).__init__(reader=io.reader.ConllReader())
        self.use_pretrained = word_embed_file is not None
        self.add_processor(
            'word', embed_file=word_embed_file, embed_size=word_embed_size,
            embed_dtype=embed_dtype.
            initializer=Uniform(scale=np.sqrt(3 / word_embed_size)),
            preprocess=word_preprocess, unknown=word_unknown)
        self.add_processor(
            'char', embed_file=None, embed_size=char_embed_size,
            embed_dtype=embed_dtype,
            initializer=Uniform(scale=np.sgrt(3 / char_embed_size)).
            preprocess=lambda x: x.lower())
        self.tag_map = preprocessing.text.Vocab()
    def map(self, item):
        words, labels = zip(*[(token['form'],
                               self.tag_map.add(token['postag']))
                              for token in item[1:]]) # skip root token
        sample = (self._word_transform(words, as_one=True),
                  self.get_processor('char')
                  .fit_transform(words, as_one=False),
                  np.array(labels, dtype=np.int32))
    def load(self, file, train=False, size=None):
        if train and not self.use_pretrained:
            self._word_transform = self.get_processor('word').fit_transform
            # return the unknown word index if the word is not in vocabulary
            self._word_transform = self.get_processor('word').transform
        return super(DataLoader, self).load(file, train, size)
```

Refactoring: Training

```
def train(
        train_file.
        test_file,
        word_embed_file=None,
        word_embed_size=100,
        char_embed_size=30,
        n_epoch=20,
       batch_size=10.
        lr=0.01):
    logging.info('initialize DataLoader with word_embed_file={}, '
                 'word_embed_size={}, and char_embed_size={}'
                 .format(word_embed_file, word_embed_size, char_embed_size))
    loader = DataLoader(word_embed_size, char_embed_size, word_embed_file)
    logging.info('load train dataset from {}'.format(train_file))
    train_dataset = loader.load(train_file, train=True)
    logging.info('load test dataset from {}'.format(test_file))
    test_dataset = loader.load(test_file, train=False)
   model = Model(word_embedding=loader.get_embeddings('word'),
                  char_embedding=loader.get_embeddings('char'),
                  n labels=len(loader.tag map))
    logging.info('initialized model: {}'.format(model))
   optimizer = chainer.optimizers.Adam(lr)
    optimizer.setup(model)
    optimizer.add_hook(chainer.optimizer.GradientClipping(5.0))
    trainer = training.Trainer(optimizer, model,
                               loss_func=lambda ys, ts:
                               F.softmax_cross_entropy(
                                   F.concat(ys, axis=0), F.concat(ts, axis=0)),
                               accuracy_func=lambda ys, ts:
                               F.accuracy(
                                   F.concat(ys, axis=0), F.concat(ts, axis=0)))
    trainer.configure(framework_utils.config)
    trainer.fit(train_dataset, None, batch_size=batch_size,
                epochs=n_epoch, validation_data=test_dataset,
                verbose=App.verbose)
```

Example: BiaffineParser

- BiaffineParser (Dozat+, 2016)
 - Chainer / PyTorch実装https://github.com/chantera/biaffineparser
 - コマンドライン引数で backendを'chainer'か 'pytorch'を指定
- ・提案した設計の利点
 - フレームワークに依存 しない
 - → Modelクラスだけフレーム ワークで実装してtrainerに modelとoptimizerとロス関数 を渡すだけ

```
model = model_cls(
    embeddings=(loader.get_embeddings('word'),
                loader.get_embeddings('pos')),
    n labels=len(loader.label map).
    **model params.
if gpu >= 0:
    framework_utils.set_model_to_device(model, device_id=gpu)
if backend == 'chainer':
    optimizer = chainer.optimizers.Adam(
        alpha=lr, beta1=0.9, beta2=0.9, eps=1e-08)
    optimizer.setup(model)
    optimizer.add_hook(chainer.optimizer.GradientClipping(5.0))
elif backend == 'pytorch':
    optimizer = torch.optim.Adam(model.parameters(),
                                 lr=lr, betas=(0.9, 0.9), eps=1e-08)
    torch.nn.utils.clip_grad_norm(model.parameters(), max_norm=5.0)
Log.i('optimizer: Adam(alpha={}, beta1=0.9, '
      'beta2=0.9, eps=1e-08), grad_clip=5.0'.format(lr))
parser = models.BiaffineParser(model)
trainer = Trainer(optimizer, parser, loss_func=parser.compute_loss,
                  accuracy_func=parser.compute_accuracy)
trainer.configure(framework_utils.config)
if backend == 'pytorch':
    trainer.add_hook(Event.EPOCH_TRAIN_BEGIN, lambda data: model.train())
    trainer.add_hook(Event.EPOCH_VALIDATE_BEGIN, lambda data: model.eval())
if test_dataset:
    trainer.attach_callback(
        utils.Evaluator(parser,
                        pos_map=loader.get_processor('pos').vocabulary,
                        ignore_punct=True))
trainer.fit(train_dataset, None,
            batch_size=batch_size,
            epochs=n_epoch,
            validation_data=test_dataset,
            verbose=App.verbose)
```

実装力を高めるために...

- ソースコードを読む
 - Chainer, Keras, DyNet
- きれいなコードを書く
 - コーディング規約を読む
 - Google C++ Style Guide
 - PEP8
 - linterを使ってコード解析/整形する: cpplint, flake8
- 勉強
 - リーダブルコード
 - デザインパターン
 - PofEAA
 - Effective C++ / Effective Java

おまけ





インターンの人、NAISTは山奥で暇なのでみ んなディープラーニングフレームワークを作 りがちみたいな話を聞いてなるほどとなった

4:53 - 2017年8月4日

- 研究するなら結局はフレームワークのソースコードを読んで理解しなければならない → 仕様が変わるし面倒
- オレオレフレームワークを作ると幸せになれる
- ・フレームワーク実装の難しさの8割はtensor計算
 - tensor計算をライブラリに任せるならすぐ作れる
 - CPU/GPUの演算が同じインタフェースでできればもっと楽
 - numpy/cupy, arrayfire, etc...

おまけ





自動微分のおかげで、微分なんてしなくていい人生なんだと思ったら、作る側だった。。。

6:17 - 2017年8月21日

- ・フレームワーク実装の面倒くささの8割は微分の実装
- 自分の研究で使うときに必要な関数だけ書けば楽
 - みんなに使ってもらうフレームワークは目指さない
- フレームワーク雑感
 - Chainer: プロトタイピング
 - DyNet: アルゴリズムをゴリゴリ書くときに使う
 - Tensorflow: プロダクション
 - PyTorch: 洗練されてないのでコードが汚くなる, 今後に期待

Appendix

- 発表資料: https://github.com/chantera/svm2017
- ライブラリ: https://github.com/chantera/teras
 - 自分の研究用なのでAPIはちょくちょく変わります, forkして使ってください
 - 開発計画: Cython実装, Transition Systemの汎用的なクラス(Stateなど)

```
—__init__.py
                                                           -__init__.py
                                                         reader.py
     -__init__.py
                                                        -logging
     -argparse.py
                                                        init__.py
                                                         ——transition
    -__init__.py
    -event.py
                                                              ---arc_standard.py
  text.py
                                                             __state.py
                                                        preprocessing
                                                           ___init__.py
     -__init__.py
    —dataset.py
                                                           -text.py
     -download.py
                                                        training
    -loader.py
                                                           -__init__.py
    -mnist.py
                                                           -callbacks.py
 framework
                                                           -event.py
    -__init__.py
                                                           -trainer.py
    -chainer
        -__init__.py
                                                           -__init__.py
                                                          —builtin.py
        —callbacks.py
        —functions.pv
        -model.py
                                                            -progressbar.py
         -optimizers.py
                                                    14 directories, 38 files
           _init__.py
        -functions.py
         -model.py
      pytorch
         __init__.py
         -callbacks.py
```