Overton Le ML goût pomme

NMLM du 7 octobre 2019

Quand / Quoi / Où

Sortie

Début septembre

Conf

NeurIPS

But

Gestion du cycle software ML

Maturité

Production

Défis à relever

- Monitoring précis
- Pipelines complexes
- Feedback loop fonctionnelle

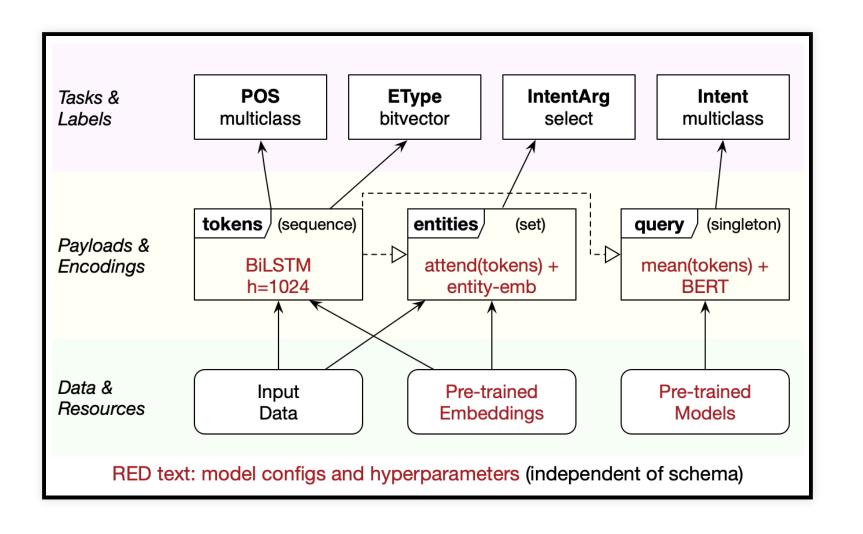
Choix architecturaux

- Apprentissage profond sans code
- Apprentissage multi-tâches
- Supervision faible

Principes

- Modèles & code d'entraînement = experts
- Utilisation « black box » par les ingénieurs

Modularité



Configuration

Schema "pavloads": { "tokens" { "type": "sequence", "max_length": 16 "query": { "type": "singleton", "base": ["tokens"] "entities": { "type": "set", "range": "tokens" "tasks" : { "P0S": { "payload": "tokens", "type": "multiclass" "EntityType": { "payload": "tokens", "type": "bitvector" "Intent": { "payload": "query", "type": "multiclass" "IntentArg": { "payload": "entities", "type": "select"

```
Example Data Record
"payloads": {
 "tokens": ["How", "tall", ...],
 "query": "How tall is the president of the
           united states",
 "entities": {
   0: {"id": "President (title)", range: [4,5]},
   1: {"id":"United_States", range: [6,9]},
   2: {"id":"U.S._state",range:[8,9]},
"tasks": {
   "spacy": ["ADV", "ADJ", "VERB", ...]
 "EntityType": {
   "eproj": [[], ..., ["location", "country"]]
 "Intent": {
   "weak1": "President",
   "weak2": "Height"
   "crowd": "Height"
 "IntentArg": {
   "weak1": 2.
   "weak2": 0,
   "crowd": 1
                                     JS ON
```

```
Model Tuning
 "tokens": {
   "embedding": [
     "GLOV-300",
     "BERT".
     "XLNet"
   "encoder": [
     "LSTM",
     "BERT",
     "XLNet"
   "size": [
     256, 768, 1024
 "query": {
   "agg": [
     "max", "mean"
 "entities": {
   "embedding": [
     "wiki-256",
     "combo-512".
   "attention": [
     "128x4", "256x8"
```

Problèmes

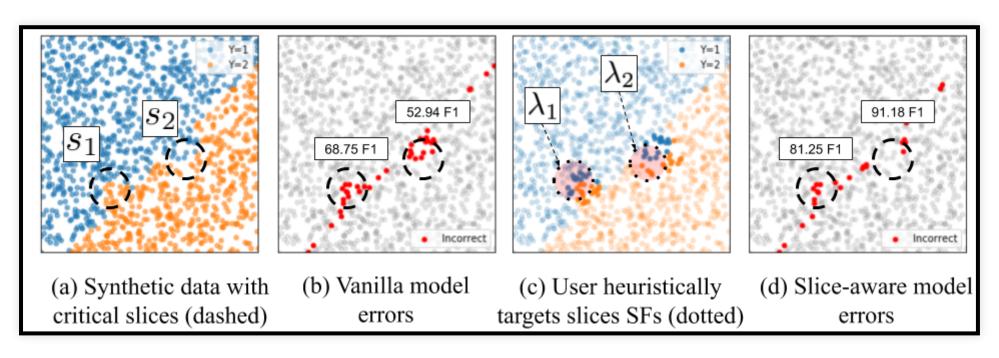
- Beaucoup de sous-tâches (implicites et explicites)
- Besoin de les surveiller
- Besoin de les améliorer

Approche

Slice-based learning

- Définition de sous-ensembles de données
- Augmentation de la capacité du modèle
- Métriques dédiées

Slice-based learning



Définition de sous-ensembles de données critiques

Par des « slice functions »:

```
def sf_bike(x):
    return "bike" in object_detector(x)

def sf_night(x):
    return avg(X.pixels.intensity) < 0.3</pre>
```

Experts de slice

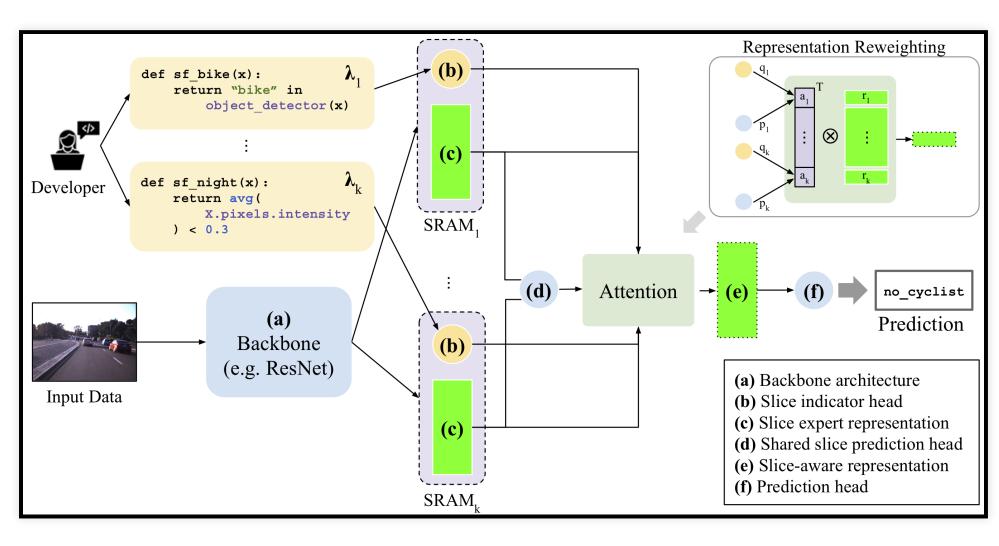
Pour chaque slice, un expert:

- Capacité additionnelle du modèle
- Doit savoir quand s'activer
- A des métriques dédiées

Points périlleux

- Bruit : les slices sont définies par des heuristiques
- Scale 1 : quand le nombre de slices augmente, performance du modèle ?
- Scale 2 : quand le nombre de slices augmente, qualité du modèle ?

Solution proposée



Ressources

- Blog snorkel « Slice-based Learning »
- Papier NeurIPS « Slice-based Learning: A Programming Model for Residual Learning in Critical Data Slices »

Problématique

Besoin de données, mais :

- Coûte cher, pas dispo, yadda yadda
- Surtout pour certains cas rares
- Données bruitées

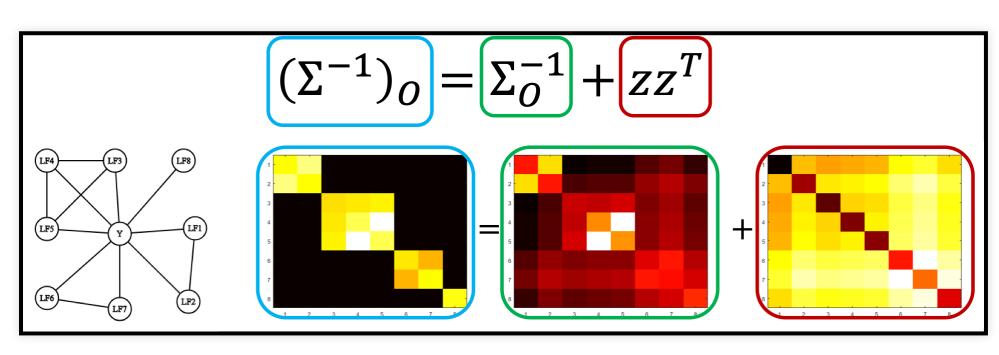
Solution

Utiliser des heuristiques

```
@labeling_function()
def lf_regex_check_out(x):
    """Spam comments say 'check out my video', 'check it out', et
    return SPAM if re.search(r"check.*out", x.text, flags=re.I) e
```

Solution

Puis corriger leurs corrélations dans la loss



Implémentation

Overton utilise une variante du « Label Model » de Snorkel.

Ressources

- Blog snorkel « Introducing the New Snorkel »
- Papier ICML « Learning Dependency Structures for Weak Supervision Models »

Conclusion

- Modularité (comme AllenNLP, tensor2tensor)
- Métriques spécialisées et multi-tâches
- Correction des sous-ensembles importants
- Données artificielles corrigées

Questions / Discussion