東工大TSUBAMEの利用事例 マルチメディア認識のための深層学習

井上 中順, 篠田 浩一東京工業大学 情報理工学院

E-mail: {inoue, shinoda}@c.titech.ac.jp

マルチメディア認識と深層学習

- ・深層学習: 多層ニューラルネットワークの学習
 - 従来の手法に比べ圧倒的に高性能
 - ビッグデータの処理に大規模計算機が必須
 - GPUとの親和性が高いアルゴリズムが多数
- マルチメディア認識 数千万のパラメータを**数百時間**かけて学習

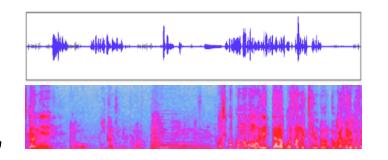
 - 映像認識: CNN



- 音声認識: DNN-HMM TSUBAME利用 研集製 CNINI 研究例を紹介

音声認識

- Deep Neural Network + Hidden Markov Model 深層学習を用いた音響モデル, 約3,000万パラメータ
- Student-Teacher型学習 [Price 2016]
 - 大型DNNを小型化する半教師付き学習
 - 304万パラメータ(90%圧縮)
 - 1,100時間のデータを学習
 - Yahoo!JAPANとの共同研究



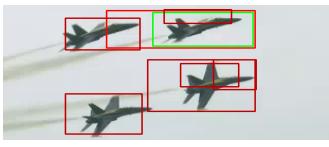
R. Price, K. Iso, and K. Shinoda, "Wise Teachers Train Better DNN Acoustic Models," EURASIP Journal on Audio Speech and Music Processing, vol.10, pp.1-19, 2016.

映像認識

- Convolutional Neural Network 画像認識で広く用いられる. 約1,000万パラメータ
- 映像からの物体・動作検出 [Yamamoto 2015]
 - CNNを映像認識に応用
 - 1,000万フレームの処理 ≈ 約500時間
 - TRECVID 2015国際ワークショップでの評価

検索精度: 20チーム中3位

位置検出精度: 6チーム中3位



R. Yamamoto, N. Inoue, and K. Shinoda, "Localization with Spatio-Temporal Selective Search and SPPnet (TokyoTech at TRECVID 2015)," Proc. TRECVID, 2015.

TSUBAME3.0に向けて

- Co-design型の研究開発 (JST-CREST)
- 目的: 高精細映像のリアルタイム処理
- システムからアプリケーションまで全体最適化
- 分野を横断した研究開発体制
- e.g., 深層学習ネットワーク構造とGPU間通信の最適化
- 複数GPUを活用した大規模学習
 - 学習の並列化による高速化
- 従来よりはるかに大規模なデータ・モデルを扱える