Introduction

- 缺：如何根据 disclosure 决定 stock valuation
- 方法：有用 financial PSS ⇒ 这段 关键词 context. 有关 financial statement
  - (1) Count → 这段
  - (2) 看 flow → rate content
  - 然后 prediction
- 会对 doc → 给 prediction
- 方法：bag-of-words → 这段
  - 有缺点
  - 本论文 指出 alternative (deepleg) → 优点
  - 现有方法 models: RNN, LSTM, etc.

Deepleg
- 方法没有用在 financial disclosure
- 本论文用方法 3 点，-1, +2
- 本论文 contributes

Literature Review

1. DS from financial news
   - (1) tfidf
   - (2) 方法 → 没有 NLP
   - → deepleg
2. NLP with deepleg
   - (1) good. 没用 DL → 这段
   - (2) RNN 缺点 1.
   - (3) LSTM
3. DL in financial application (没 precise 了)

   LSTM →.

   没有用在 financial text mining

   本论文 ⇒ 首次用 LSTM 在此

Method

1. 总结的 framework (流程)
2. Dataset.
   - (1) Some → 总结如何 1 2 3 5
   - (2) 前面的：(1) 删选资料 (根据这段) stock price 5 6 5 + trade day → 10895
     - (2) Compute abnormal
     - (3) → label (1/0)
     - (4) → 数据记录表 → 表格 → CDAX
     - (5) → unbalance ⇒ adjust
     - (6) 资料的割法 → Test test, 10-fold, Hold out
     - (7) 顺序.
     - (4) 放入 mergs/acquisitions/bankruptcy 文
     - 提取 unique record words
   - (3) 资料向量化 tokenize the document
     - ① 全小写
     - ② 移除符号 + 数字
     - ③ stemming → 缩短字 (减少存储)
     - ④ 用 tfidf ⇒ 计算 weights
     - ⑤ bag of words / n-grams (两种方式)
     - ⑥ ⇒ 选用的 data format → 可变的 data file.

3 建模の方法.

(i) ML 手法
- ridge
- lasso
- elastic nets
- RF
- AdaBoost
- gradient Boosting

(ii) 深層学習 → DL

RNN → 特徴 + structure
- two issues 2点

LSTM
- inputs → one-hot encoding
- → word embedding (GloVe algorithm)

(iii) tuning (最適パラメータ探索)

(iv) Transfer learning (転移学習)

Results

1. モデル結果
2. 特徴 + 重要度
   ⇒ 特徴 source
3. 評価指標.
   RMSE / MSE / MAE / AUC
4. 結果.
   各種特徴の表現能力

Discussion

1. Comparison
2. generalizability & limitations
3. Implications for managements
4. " for research

Conclusion & outlook