

# Shark: SQL and Rich Analytics at Scale

Reynold S Xin, Josh Rosen, Matei Zaharia,  
Michael J Franklin, Scott Shenker, Ion Stoica

UC Berkeley

# 背景・概要

---

## | Spark

- UCB AMPLab 開発の大規模データ処理基盤
- (Hadoop と比べての) 特徴
  - ✓ **インメモリ処理** (Hadoop は二次記憶の HDFS 経由)
  - ✓ **記述力の高さ** (Scala の高階関数で**繰り返し処理**も自然に)
  - ✓ **RDD**というデータ構造により**再計算ベースの耐障害性**を実現



## | Shark

- Spark を利用してつくられた **Hive 互換の DWH**
  - ✓ Hive: Hadoop を利用して作られた DWH
- **SQL と Spark の融合**で高度な分析が簡単にできる



この論文: Shark の学術的な面白さ・工夫を色々と説明

# Shark の面白さ・工夫

---

## | 1. カラム型インメモリDBの実装

- カラム圧縮などのカラムストア技術を利用

## | 2. 動的なクエリ最適化 **次ページで説明**

- クエリの実行途中に得られた情報をつかい、そのクエリを再び最適化 (revise)

## | 3. Spark の性質がうまく生きる

- Spark のタスクは Hadoop と比べ細粒度
  - ✓ 担当するデータ量は少なく、起動は高速
- 細かくデータをタスクにアサインでき、データの skew にうまく対応できる

# 実行時の動的なクエリ最適化

---

## | モチベーション

- 高度なクエリ最適化: DB内の**データの統計情報**が必要
- Hive や Spark: **まだロード (ETL) されていない生データ** (fresh data) に対するクエリが多い
  - ✓ ロードしながらクエリ処理
  - ✓ データの統計情報がない → **高度なクエリ最適化ができない**

## | Shark のクエリ最適化

- **クエリ実行前**: ルールベースの単純な最適化のみ
- **クエリ実行中**: 実行時に得られた情報をつかってクエリを動的に書き換えていく
  - ✓ 頻出レコード、データ分布 / skew、オペレータ選択率

## | 実験: 静的な最適化と比べ 3 倍の性能向上

# 所感

---

## | 論文の感想

- ほとんどは既存研究
  - ✓ だが、実用的なシステムに実装され、効果が出ている
- 読んでいて楽しい
  - ✓ 細かいところまでよく書かれている

## | 余談 (by AMPLab 留学の鈴木さん@NEC)

- この論文の著者は「Shark は論文にできるのか？」と不安がっていたらしい
- UCB AMPLab の教授陣は「研究は別に論文にしなくともよい」というスタンスらしい
  - ✓ 実際にはトップ会議が AMPLab 無双に.....