

---

# PostgreSQLによるHadoopを利用した 大規模データ分析機能 PG Inter-Analyticsの紹介



中山 陽太郎

yotaro.nakayama @ unisys.co.jp

日本ユニシス株式会社

総合技術研究所

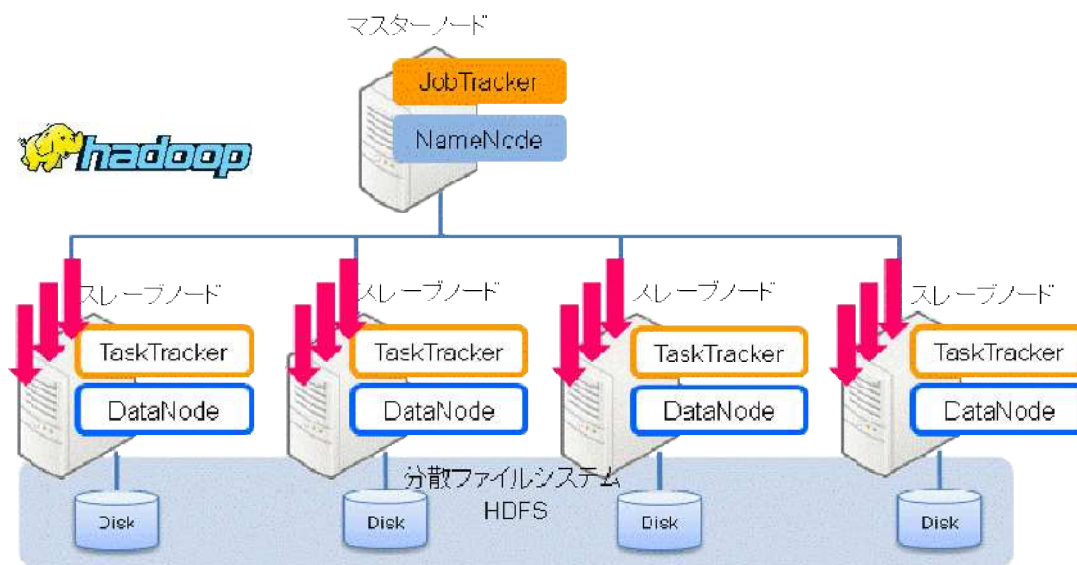
- No-NoSQLによるアプローチ
  - Hadoop
  - ビッグデータ活用の課題
- PostgreSQL Inter-Analyticsとは
  - なぜPostgreSQL + Hadoopか
- Webログ分析の例
- まとめ
  - 課題と次のステップ

- No-NoSQLとは、Not only NoSQL
- Hadoop, NoSQLだけによらないBig Dataへのアプローチ
- No-NoSQLのいくつかの動向
  - ✓ HadoopとRDB・DWH連携
    - HadoopからDWHへのデータロード最適化
    - Hadoop対応ETL
  - ✓ SQL-Hadoop融合
    - SQLとMapReduceを融合 (Hadaptなど)
    - 外部表による連携 (CitusDBなど)
  - ✓ SQL in Hadoopの展開
    - Hiveの高速化Stinger (Howtonworks)
    - Shark (AMPLab)
- PG Inter-Analyticsも、Hadoop, NoSQLだけではないNo-NoSQLによるアプローチの一つ

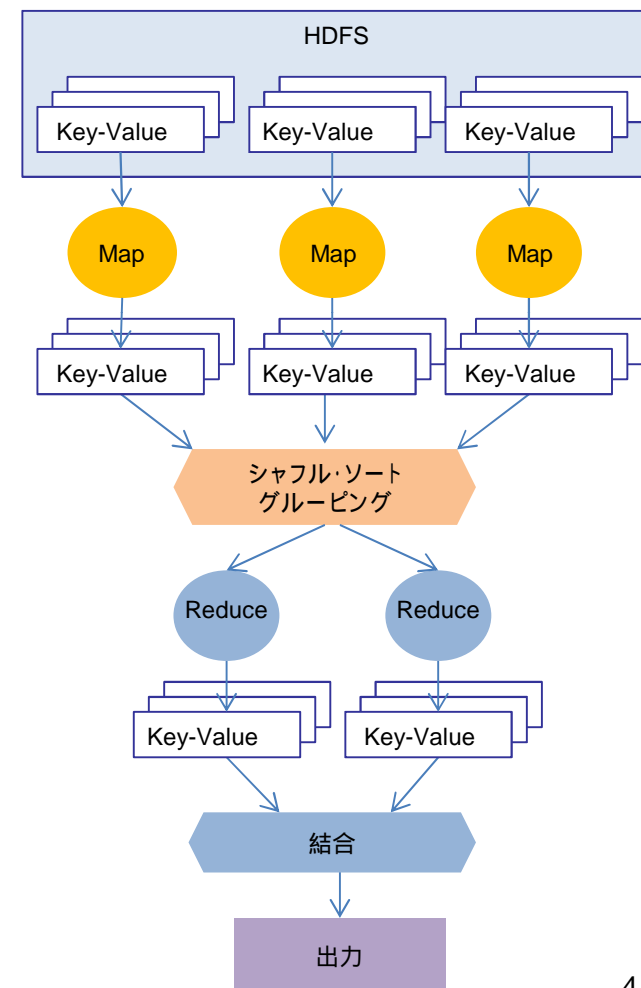


- GoogleによるGoogle File System(2003), MapReduce(2004)の論文をベースに、D.Cutting氏らにより、検索エンジンのために開発される
  - Yahoo!, Facebook等の超大規模データ処理基盤
- 2つのコア機能
  - 並列処理フレームワーク: MapReduce
  - Hadoop分散ファイルシステム: HDFS
  - MapReduceのKey, Valueによる入出力

**Map:** input → (key, value)  
**Reduce:** (key, [values]) → output



All Rights Reserved, Copyright © 2013 Nihon Unisys, Ltd.



## ■ RDBMSの課題

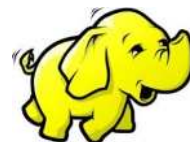
- 大規模データに対するスケーラビリティ
  - 一台のサーバで処理可能なデータベース容量の限界
  - スケールアップによる対応はコストが増大
- 大量データ転送・大量データロードの負荷増大
  - データソースの転送、成形、データロード処理
- 非構造化データの対応のハードル
  - 正規化の負担、半構造化データの扱い
  - 大規模テキストデータ

## ■ Hadoopの課題

- データ処理のためのMapReduceプログラミングが必要
- Key-Valueデータ処理を意識した設計と実装
- 少量データ分析におけるオーバーヘッドの増加によるパフォーマンス低下
- 構造化データにおける集合演算、結合による複雑な問い合わせは難しい



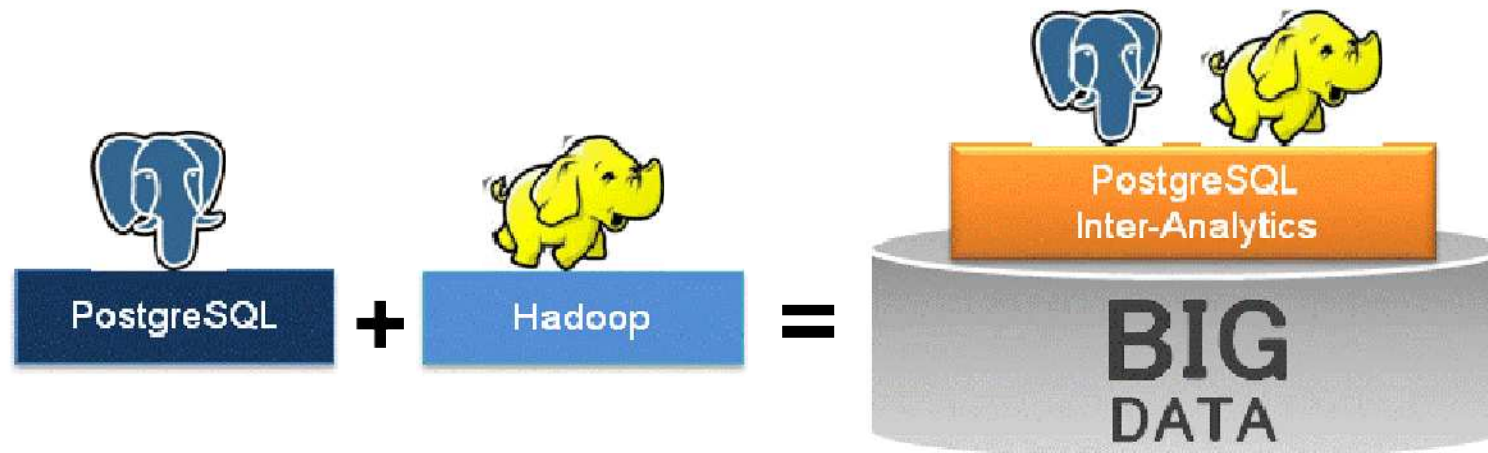
PostgreSQL



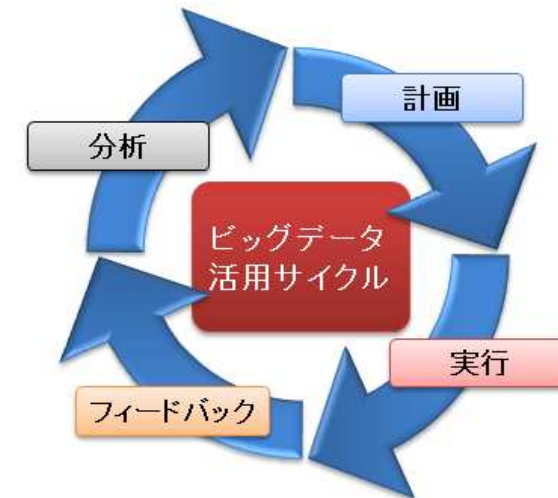
Hadoop

# PG Inter-Analyticsとは

- PostgreSQLとHadoop双方の利点を活かし、ビッグデータに対応
- PostgreSQL・Hadoop相互連携
  - 分析対象のデータをHadoop上に格納
  - PostgreSQLからHadoop上のデータを処理
- 巨大な分析・処理対象データは、Hadoop上で管理
  - 大規模データに対するスケーラビリティ
- データ移動・データロードの負荷を排除
  - プラットフォーム切り替えの煩雑さ、データ移動のコストを排除
- 非構造化データ、テキストデータに対応
  - Hadoopにより非構造化データ処理が効率的に行える



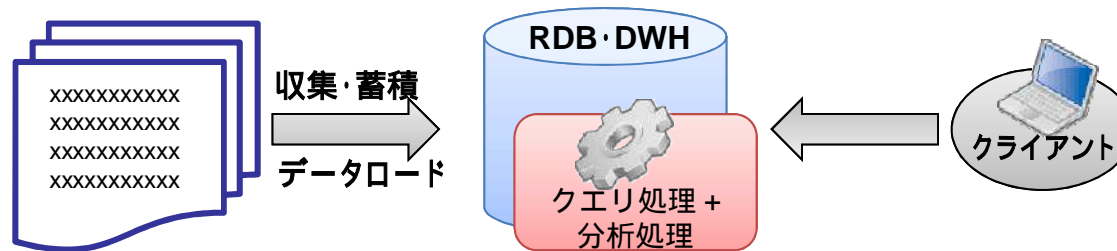
- 一元的なデータアクセス
  - PostgreSQLからSQLによりHadoop上のデータ処理を実施
- In-Situ(その場)によるデータ処理
  - Hadoop上のデータ処理はHadoop上で実行
  - 全データを対象
  - データ移動の排除
- インターラクティブなデータ操作
  - 分析は、実行結果をフィードバックした繰り返しが重要  
実行結果のフィードバックを繰り返し反映することで、  
効率的な分析サイクルを実現
- マルチインターラクティブなデータストア
  - Hadoop側からも独立してデータを利用可能
  - データソース、結果はHadoopに保持することで、バッチ処理や定型処理をHadoop上で直接実行することも可能



# RDBとHadoopの相互連携によるデータ分析

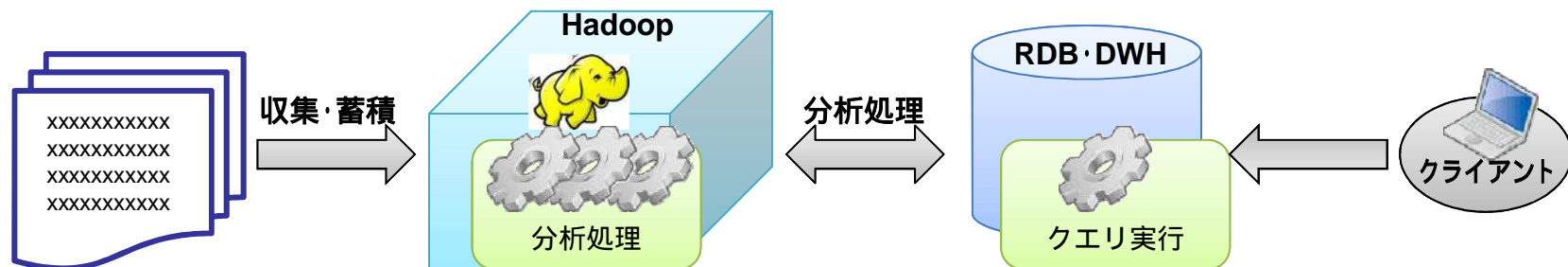
## データベース内分析によるログ分析処理

- 収集蓄積サーバからデータ転送
- クレンジング・データロード
- データソース保持の限界
- DBサーバの処理リソースの枯渇



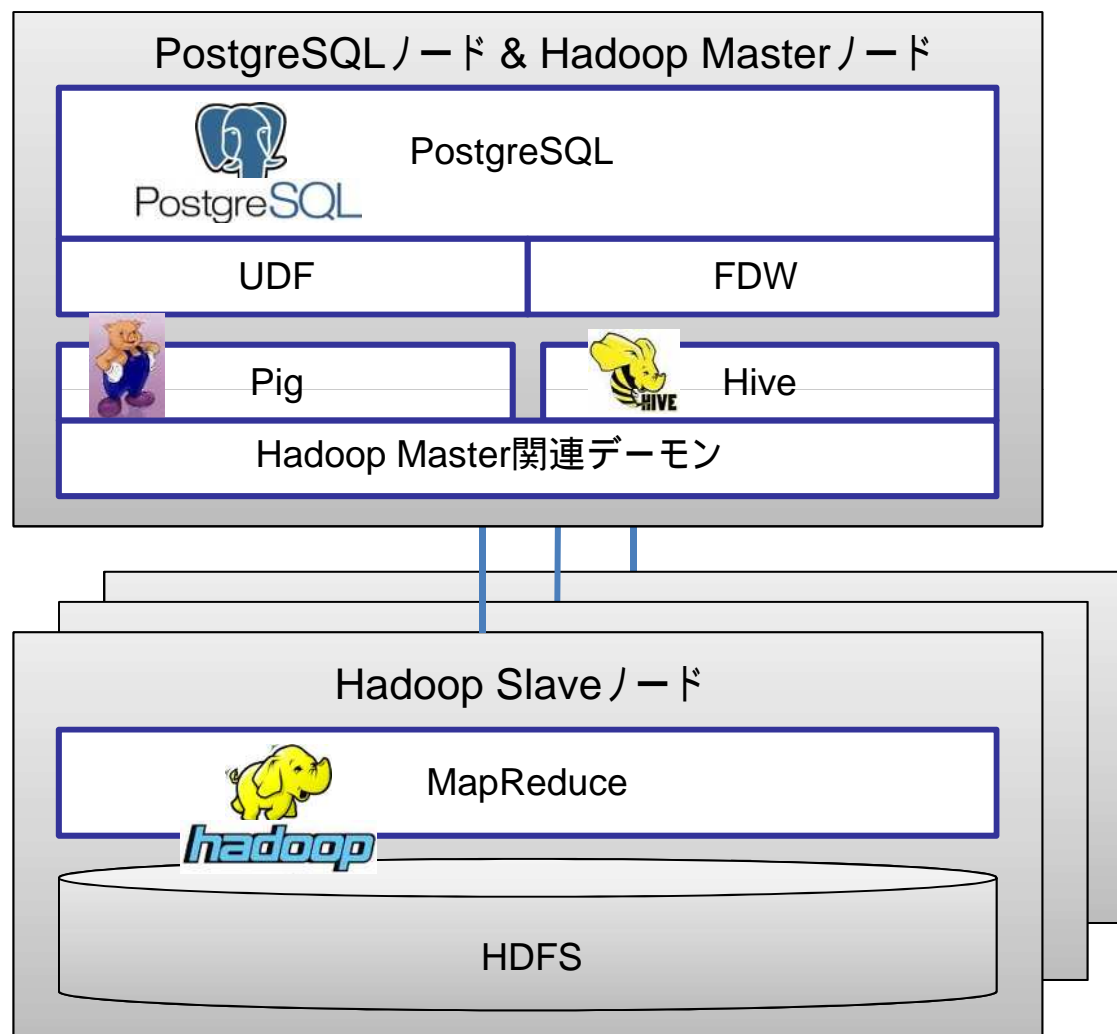
## 相互データベース内分析によるログ分析処理

- Hadoop上でのデータソース蓄積
- Hadoopクラスタの処理リソース
- 並列化処理による効率化



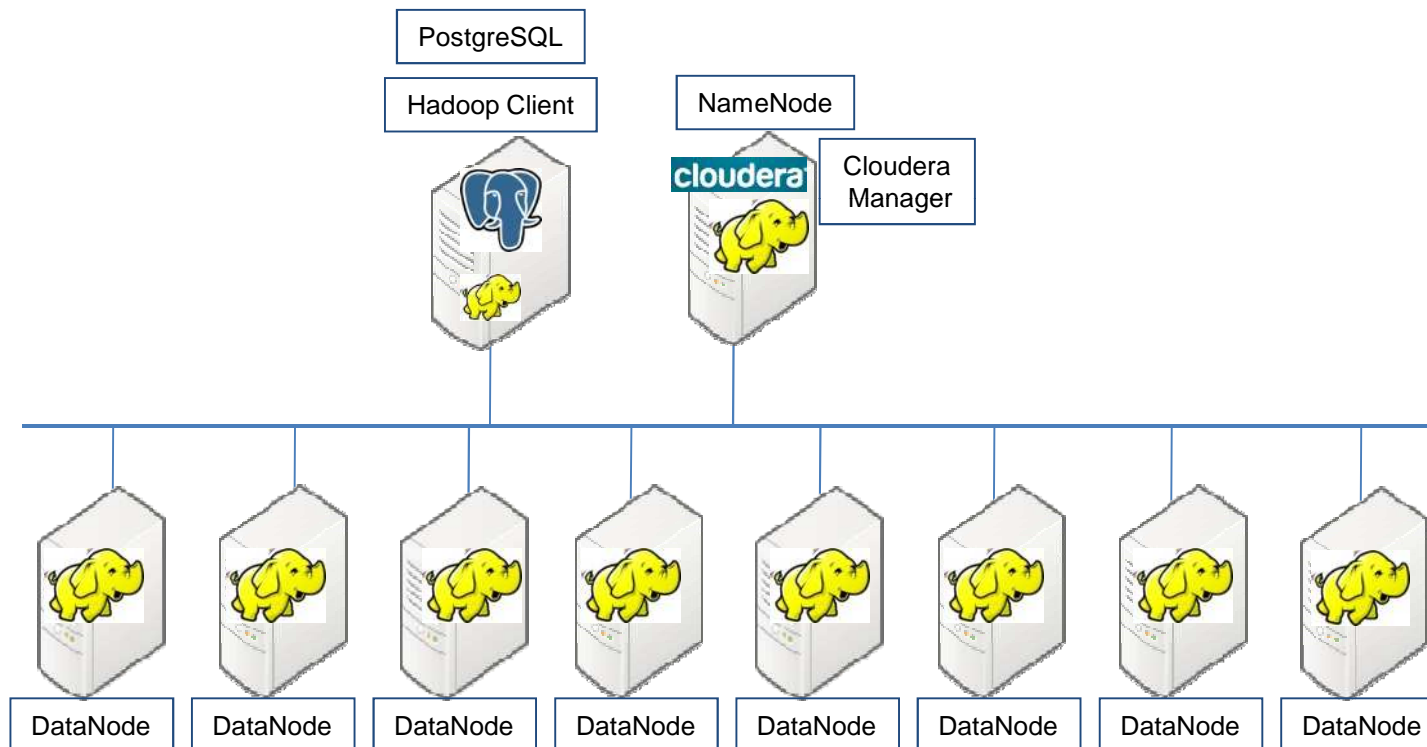


- PostgreSQLストアド関数(利用者定義関数)からHadoopを利用



# システム構成概要

- PostgreSQL 9.3
- Hadoop - Cloudera CDH4.3
- PostgreSQLをHadoopマスターノードに導入
  - ✓ Hadoop HDFSへのアクセス権限
- PGストアド言語として、PL/Python使用



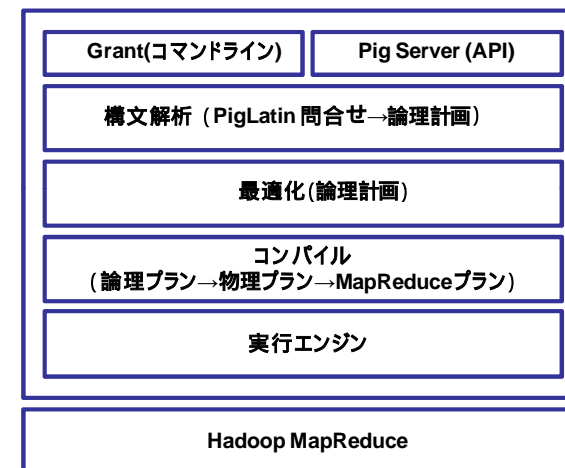
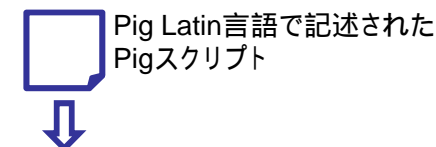
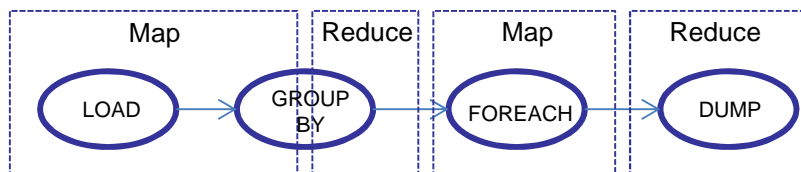
# Apache Pig

- Yahoo!により開発、Hadoopファミリプロジェクト。  
10月に最新版0.12がリリース
- 大規模な半構造化データセットに対して問合せを実行するための手続き型高級言語
- HDFS上のファイルを入力テーブルとして、Hadoop MapReduceフレームワークで動作（ローカルでも実行可能）
- SQLとほぼ同等のPig Latin（ピグラテン）独自言語
- 関係演算、算術演算で対応できない処理は、UDF（User Defined Function）で対応
- 実行方法：インタプリタ、バッチ、埋め込み言語（Python, Java Script）に対応

## 処理例

```
grunt> A = LOAD 'data' USING PigStorage() AS (f1:int, f2:int, f3:int);  
grunt> B = GROUP A BY f1;  
grunt> C = FOREACH B GENERATE COUNT ($0);  
grunt> DUMP C;
```

## MapReduce実行イメージ



## ストアド関数によるPig実行

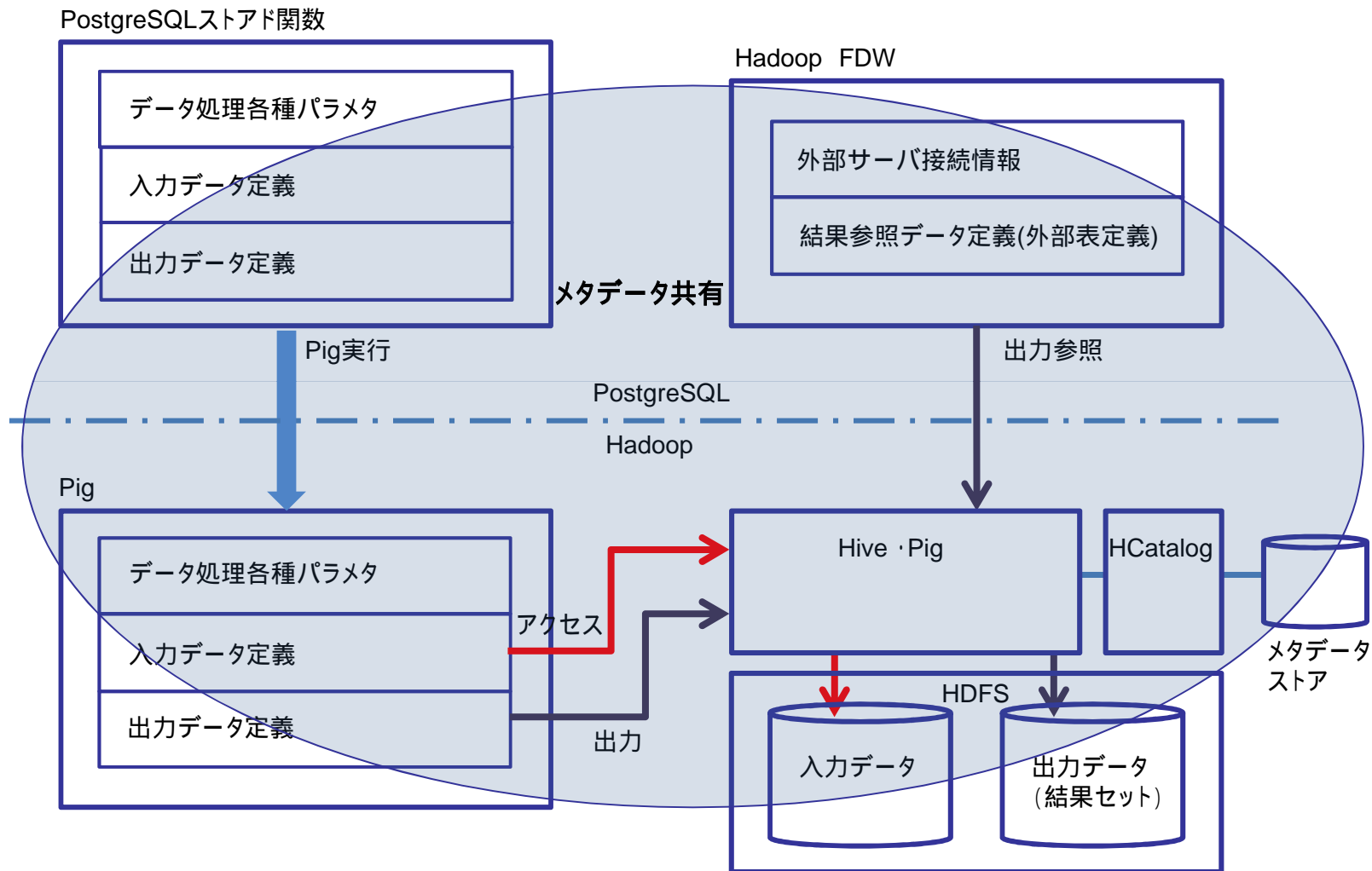
- ストアド言語 PL/Pythonを使用
  - Pythonの開発生産性、応用性の高さ
  - Pythonが埋め込みPig対応言語(今回利用せず)
- PythonからPigの実行
  - PythonからPigスクリプトを実行
  - Pigによる手続き的なデータ処理が可能
    - SQLでは苦手なデータ処理にも対応
- Hadoop上の入力データソースの参照
  - データソースの項目をフィールドの順番で参照
    - プロトタイプにて採用
  - データソースの項目を定義した名前で参照
    - PostgreSQLの外部表により、Pigの入力、出力データを定義
    - CREATE FOREIGN TABLEで定義
    - Hadoop上にも同じテーブルを定義する関数を提供

# ストアド関数によるPig実行(2)

## ■ 実行ステータスと結果セット

- 呼び出し側に返すステータス
  - Pigスクリプトの実行ステータス(成功・失敗)
    - 状況に応じたステータスは未対応
    - Hadoop側のステータス(ログファイル確認など)
- 結果セットの出力
  - 結果セットは、Hadoop HDFSに出力
  - 事前定義済みのテーブルに出力
- 結果セットの参照
  - PostgreSQLからの参照のため、Hadoop上の外部表を使用
    - OpenSCGのBigSQLで提供されるHadoop FDW  
<http://www.bigsql.org/se/hadoopfdw/>
    - 結果セットは、PostgreSQLで事前に定義
  - PostgreSQL、Hadoop Pig, Hiveでスキーマ定義を共有
    - PostgreSQLで定義した外部テーブル定義から、Pig, Hiveから参照可能なテーブルを自動で定義する関数 `pg2hive_create_table`
    - (注) Hiveのテーブル定義からPostgreSQLの外部テーブルを生成する `hadoop_create_table`は、BigSQLで提供されている。

# データ定義・データ参照の関係



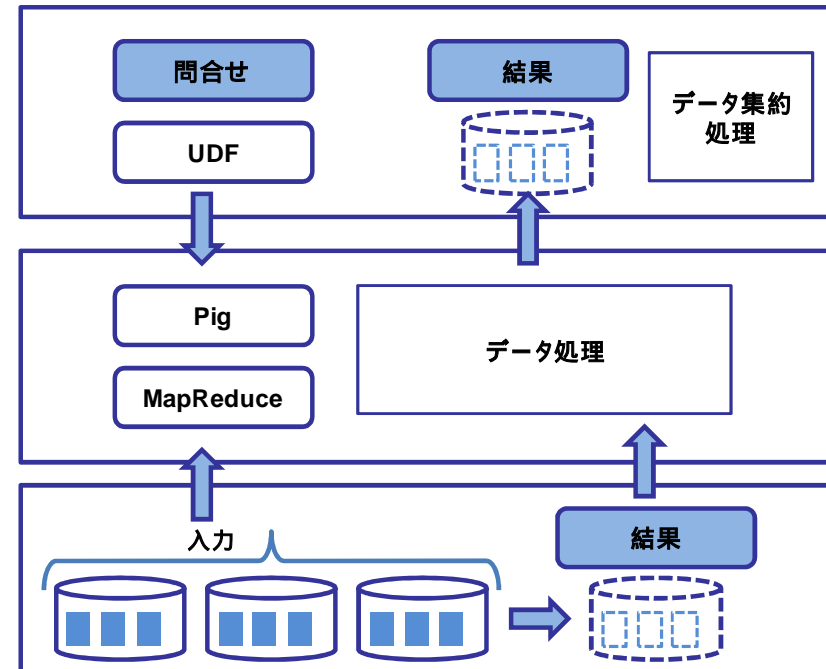
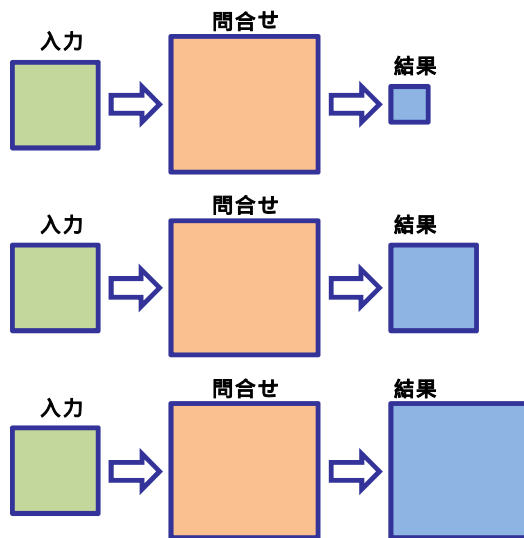
# 問合せ結果の考慮

## ■ 結果データをどうすべきか？

- データの移動をできる限り排除したい
- 結果セットの全体サイズが非常に大きい場合、データ転送に時間がかかる
- 結果セットを転送後、PostgreSQLのテーブルに格納することも可能  
しかし、結果が多量の場合、処理時間が増大

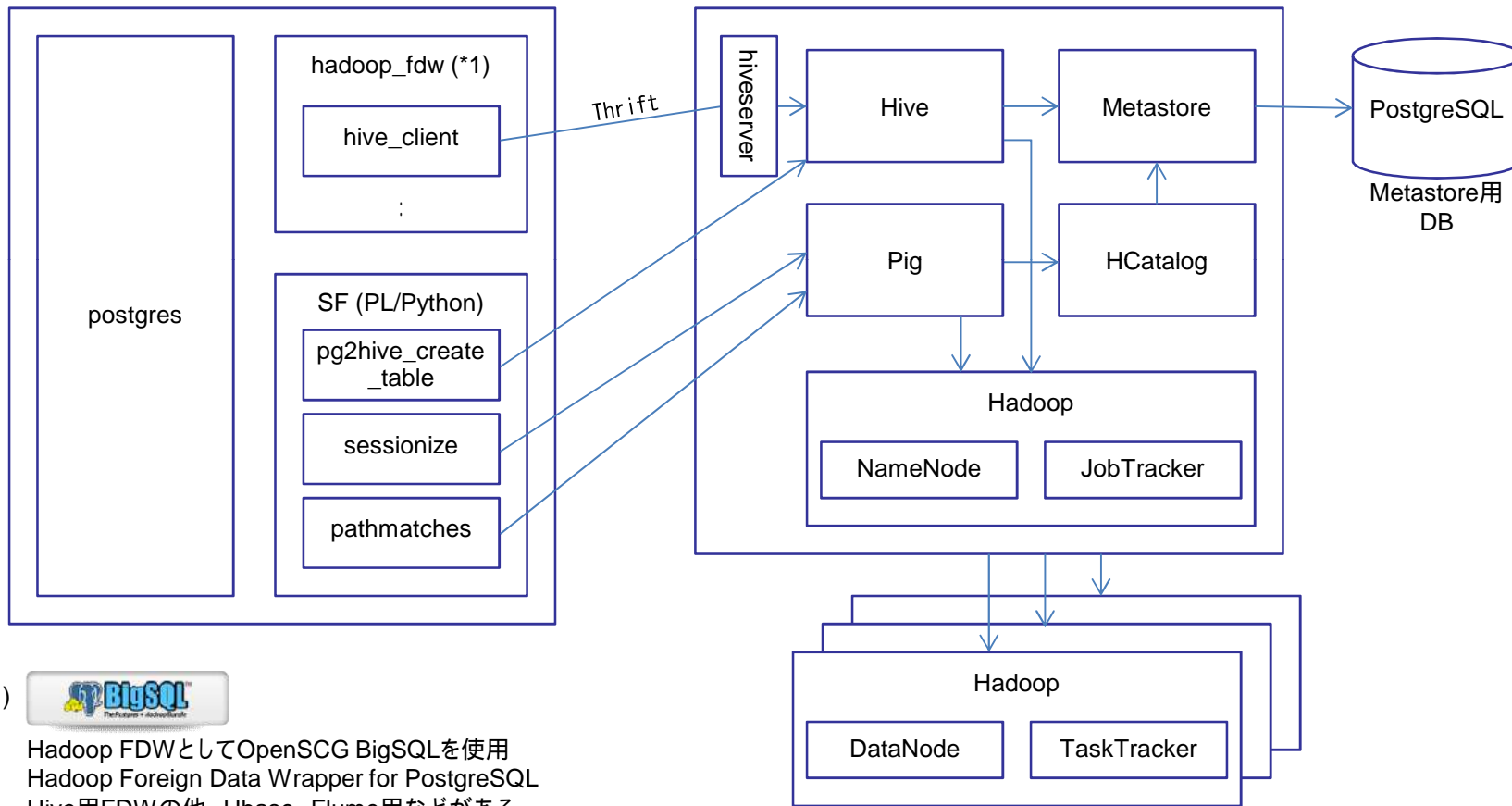
## ■ 対応

- 実行結果は、結果セットとしてHadoop上に出力
- PostgreSQLから外部表として参照



# 結果セットの参照

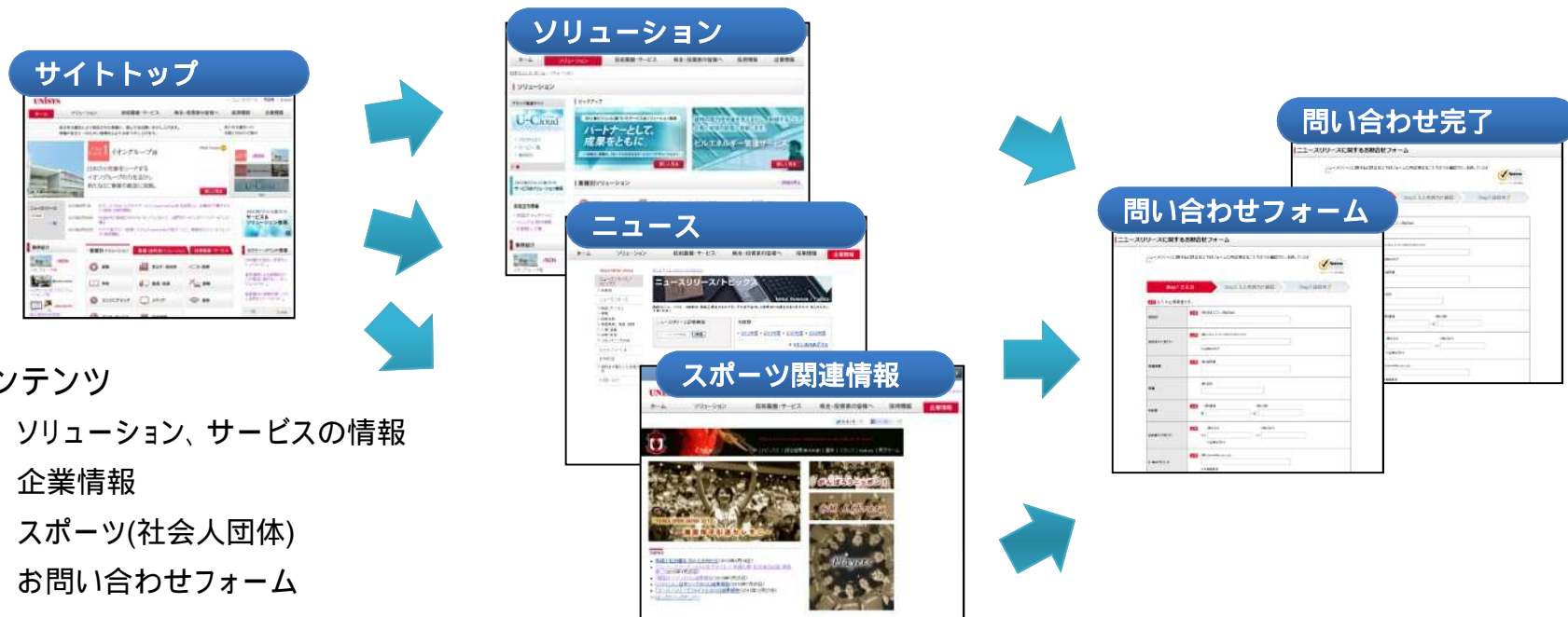
- 結果セットの参照のため、BigSQLのHadoop FDWを使用
- HCatalogにより、PigとHiveでデータの共有が可能
  - HiveとPigとでスキーマ定義を共有し、データを共有





# Webサイトのアクセス経路の解析例

- Webサイト内をどのような経路でアクセスして「問い合わせフォーム」に到達したかを、Webログから解析
  - Webサイトのアクセシビリティ改善
  - 製品・サービスの注目度の把握
- 解析の第一歩として、どのページからの問合せが多いかを解析
  - 問合せに至る直前のページを集計



- コンテンツ
  - ソリューション、サービスの情報
  - 企業情報
  - スポーツ(社会人団体)
  - お問い合わせフォーム
    - お客様からのお問い合わせ
  - サイト内の全ページからリンク

# Webログ分析処理の流れ

## ■ ログデータの格納

- ログファイルをHDFSへ配置

## ■ クレンジング

分析に不要なデータの除去

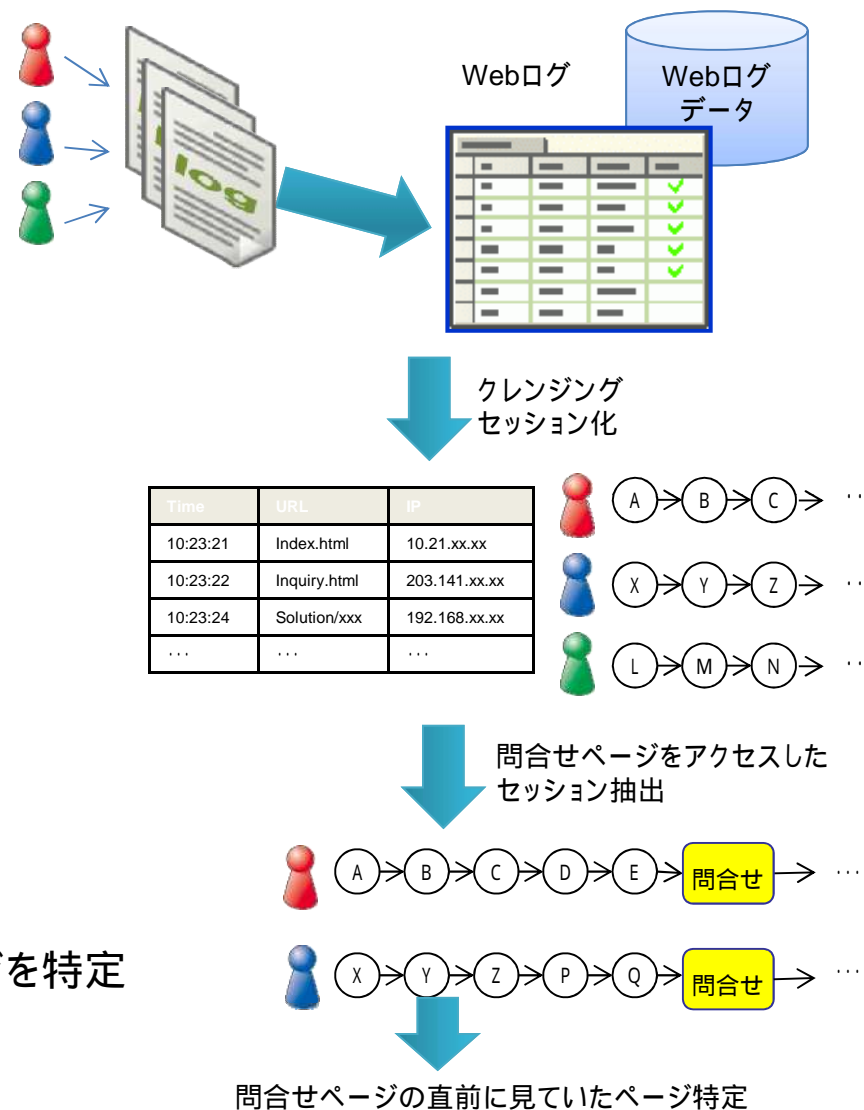
- 拡張子:.css/.js/.gif/.png/.jpg
- Robot.txtへのアクセス、etc

## ■ セッション化

- ストアド関数「Sessionize」を使用
- 同一IPアドレスからのアクセス
- アクセス間隔が10分以内(設定は任意)  
同一セッションと判断

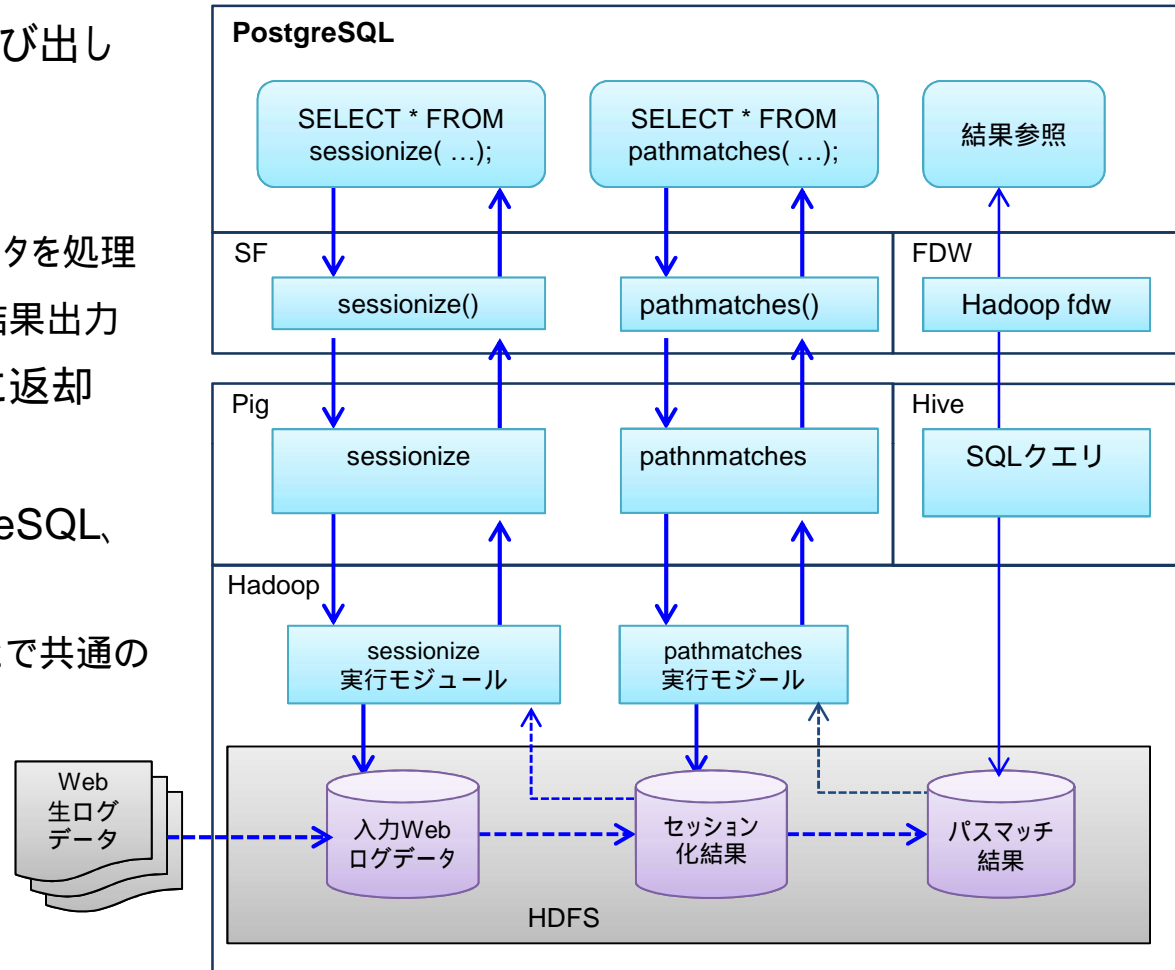
## ■ 動線分析

- 問い合わせページの直前に見ていたページを特定
- ストアド関数「Pathmatches」を使用



# ストアド関数からMapReduce実行まで

- PostgreSQLからストアド関数呼び出し
- PythonからPigスクリプト実行
- PigによるMapReduceの実行
  - ✓ MapによりHDFS上の入力データを処理
  - ✓ Reduce処理により、HDFSに結果出力
- 実行ステータスをPostgreSQLに返却
- 結果データは、HDFS上に出力
- メタデータの共有により、PostgreSQL、Hadoop間でデータを共有
  - ✓ 外部テーブル定義とHcatalogとで共通の定義



# ログのセッション化とは

- IPアドレスと時間間隔から、同一ユーザのアクセスログをグループ化
- セッションタイムアウト値より離れたログは別セッションと判断

入力データ(時系列ログ)

タイムスタンプ	参照先	IPアドレス	...
3/7 15:00:00	...	xxx.xxx.xxx.110	
3/7 15:00:12	...	xxx.xxx.xxx.220	
3/7 15:01:11	...	xxx.xxx.xxx.110	
3/7 15:01:33	...	xxx.xxx.xxx.220	
3/7 15:01:52	...	xxx.xxx.xxx.330	
3/7 16:36:12	...	xxx.xxx.xxx.110	
...	...	...	

セッションタイムアウト値を10分とした場合

3/7 15:00:00	...	xxx.xxx.xxx.110
--------------	-----	-----------------



タイムスタンプが10分以内なので、  
同一セッションと判断

3/7 15:01:11	...	xxx.xxx.xxx.110
--------------	-----	-----------------



タイムスタンプが10分以上離れて  
いるので、別セッションと判断

3/7 16:36:12	...	xxx.xxx.xxx.110
--------------	-----	-----------------



出力(セッション化済みログ)

タイムスタンプ	参照先	IPアドレス	session番号
3/7 15:00:00	...	xxx.xxx.xxx.110	0
3/7 15:01:11	...	xxx.xxx.xxx.110	0
3/7 16:36:12	...	xxx.xxx.xxx.110	1
...	...	...	...

## ■ Sessionizeストアド関数

```
Sessionize (入力パス, 出力パス[, タイムアウト間隔[, デリミタ]])
```

- 入力パラメタ
  - 入力パス・出力パス: pigからのパス  
入力パスに入力データを配置
  - 出力パス: hdfs://<アドレス>:8020/user/postgres/
  - タイムアウト間隔: デフォルト '30m'
  - デリミタ: デフォルト タブ文字
- 入出力データ形式
  - 入力データ形式: 1番目のカラムを日付時刻、2番目のカラムをセッション化のキー項目
  - 出力データ形式: 入力データの最後にセッションIDの項目を追加したデータセット
- 返り値
  - 正常に出力ファイルが作成された場合、返り値0

### PostgreSQLからのストアド関数呼び出しの例

```
SELECT Sessionize('input.data', 'output/XXX', '10m', '¥¥t');
```

## ■ セッションナイズ処理: Pigスクリプトにおける実装

- DataFuのSessionize関数を利用

(注) DataFuは、Linkedinから公開されたPigのデータ分析用のUDFライブラリ

他にPageRank, Quantiles (median), varianceなどがある。



# セッションサイズ関数(2)

## ストアド関数Sessionize

```
CREATE FUNCTION sessionize
(input text, output text, time_window text, delimiter text)
RETURNS integer
AS $$
import commands
esc_delimiter = delimiter.replace('¥¥', '¥¥¥¥¥¥¥¥¥¥')
cmdstr = pig '¥
+ '-param INPUT_PATH=' + input + ' ' ¥
+ '-param OUTPUT_PATH=' + output + ' ' ¥
+ '-param TIME_WINDOW=' + time_window + ' ' ¥
+ '-param DELIMITER=' + delimiter + ' ' ¥
+ '/home/postgres/pig/sessionize2.pig'

r = commands.getstatusoutput(cmdstr)

return r[0]
$$ LANGUAGE plpythonu;
```

パラメタを動的にpigの  
引数として指定

Pigスクリプト実行

## Pigスクリプトコード

```
%default DATAFU_JAR_PATH '/usr/lib/pig/datafu-0.0.4-cdh4.3.0.jar'
%default INPUT_PATH 'input.data'
%default OUTPUT_PATH 'output.data'
%default TIME_WINDOW '30m'
%default DELIMITER
%default TIMESTAMP_COLUMN_NO 0
%default GROUPING_KEY_COLUMN_NO 1
%default DATA_COLUMN_NO 2

DataFu UDF登録
-- Register datafu.jar
register $DATAFU_JAR_PATH
-- Define Sessionize and set timeout param.
define Sessionize datafu.pig.sessions.Sessionize('$TIME_WINDOW');

データロード
-- Load input data
views = LOAD '$INPUT_PATH' USING PigStorage('$DELIMITER');
views = FOREACH views GENERATE
(chararray)$0 as time, (chararray)$1 as uid, TOTUPLE(*) as v;

-- Group by uid
views_grouped= GROUP views BY uid;

セッション化
-- Sessionize
sessions = FOREACH views_grouped {
views = ORDER views BY time;
GENERATE FLATTEN(Sessionize(views));
}

結果セット出力
-- Create projection for store data
sessions = FOREACH sessions GENERATE FLATTEN($2), $3;
-- Store output data
STORE sessions INTO '$OUTPUT_PATH' USING
PigStorage('$DELIMITER');
```

# セッションナイズ処理の結果

## ■ セッションIDの付加

【入力】

```
2013-01-01T01:00:00Z,1,10
2013-01-01T01:15:00Z,1,20
2013-01-01T01:00:00Z,2,10
2013-01-01T01:31:00Z,2,20
```

入力: 不要なデータを除去したWebログ  
ファイルの先頭カラムを日付時刻  
二番目のカラムをセッション化のキー項目



【出力】

出力: 入力データの最後にセッションID (UUID) のフィールドを追加

```
2013-01-01T01:00:00Z,1,10,aa3f14c7-5d04-4613-a1e0-9d122bfa6efa
2013-01-01T01:15:00Z,1,20,aa3f14c7-5d04-4613-a1e0-9d122bfa6efa
2013-01-01T01:00:00Z,2,10,423087a1-8631-4455-8708-5c0aa36f2532
2013-01-01T01:31:00Z,2,20,b3d48d6c-6016-46c5-bc0a-58b5644e01e2
```

## ■ 参考: SQLによるセッションナイズの例

```
CREATE TABLE webclicks (click_timestamp timestamp, ip varchar(30), url_keyword varchar(5000), original_data
varchar(5000));
WITH dt (IP, Click_Timestamp, samesession) AS (
SELECT IP, Click_Timestamp,
CASE WHEN EXTRACT (EPOCH FROM (Click_Timestamp - (max(Click_Timestamp) OVER (partition by IP order by
Click_Timestamp
ROWS BETWEEN 1 PRECEDING AND 1 PRECEDING) ))) < 1800
THEN 0 ELSE 1 END FROM webclicks)
SELECT SUM(samesession) OVER (partition by IP order by Click_Timestamp rows unbounded preceding) AS Session_No,
IP, Click_Timestamp FROM dt;
```

参考: <http://developer.teradata.com/extensibility/articles/sessionization-map-reduce-support-in-teradata>

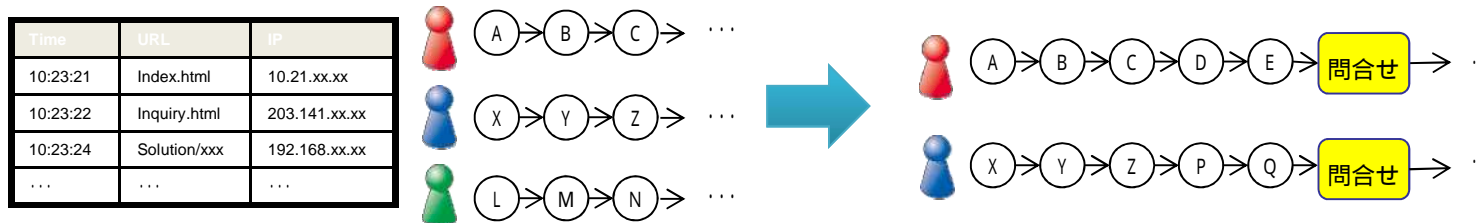
(注) 検証のため一部修正

# アクセス経路分析

- Webサイト内をどのような経路でアクセスして「問い合わせフォーム」に到達したかを解析
  - Webサイトのアクセシビリティ改善
  - 製品・サービスの注目度の把握
- どのページからの問合せが多いか解析
  - 解析の前提
  - 問合せに至る直前のページを集計



- ストアド関数Pathmatchesによる動線分析
  - どのようなページを経由し、問い合わせページに到達したか
  - 問合せページの直前に見ていたページを特定



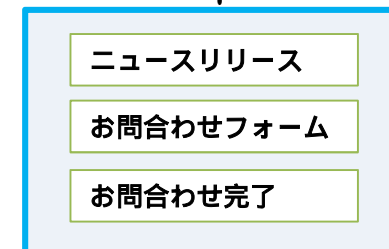
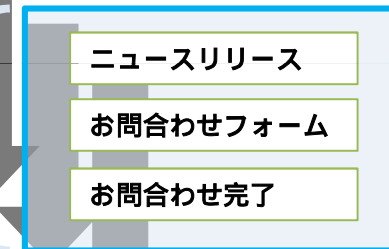


# パスマッチとは

- 複数レコードから特定のパターンを検索する関数
  - 「ニュースリリース」→「お問合せフォーム」→「お問合せ完了」の順にアクセスしたユーザを抽出
- パスマッチのようなパターンマッチ処理は、SQLでは困難

アクセスログ

時刻	ユーザ	参照先
10:01	User1	ニュースリリース
10:02	User1	製品一覧
10:03	User1	ニュースリリース
10:04	User1	お問合せフォーム
10:08	User1	お問合せ完了
10:10	User1	ホーム
...		
10:02	User2	ニュースリリース
10:03	User2	お問合せフォーム
10:05	User2	ニュースリリース
10:06	User2	お問合せフォーム
10:08	User2	製品情報
...	...	...



(注) ニュースリリース、お問合せフォームの間に、他のページが含まれている場合もある。

## ■ Pathmatchesストアド関数

「ニュースリリース」→「お問合せフォーム」→「お問合せ完了」の順にアクセスしたユーザを抽出

- ✓ 「問い合わせフォーム以外のページ」→「問い合わせフォーム」→「問い合わせ完了」
- ✓ 「問い合わせフォーム」に遷移する直前のページ  
「問い合わせフォーム以外のページ」の中で、最後にアクセスしたページ

```
pathmatches  
(input_path text, output_path text, colno_group integer, colno_sort integer, colno_scan integer,  
 regex text, get_group text [, delimiter text]);
```

### － 入力パラメタ

- input\_path: 入力データのパス
- output\_path: 出力データのパス
- colno\_group: グループ化のキーとなる列の番号 (セッションID)
- colno\_sort: ソートのキーとなる列の番号 (日付・時刻)
- colno\_scan: マッチの対象となる列の番号 (URL文字列)
- regex: マッチング及び返り値を定義する為に使用する文字列 (正規表現)
- get\_group: 返り値として取得したいグループの番号  
グループは括弧で囲われた文字列 (注) Pigのデータ表現。番号は先頭括弧の出現順
- delimiter: 入力データのデリミタ (区切り文字)

### － 入出力データ形式

- 入力データ形式: sessionize関数の出力
- 出力データ形式: セッションID、マッチング対象記号列(グループ)のうち、指定したグループ番号の文字列

### － 返り値

- 正常に出力ファイルが作成された場合、関数の返り値0を返却

# パスマッチ関数の動作

## PatchMatchesストアード関数

```
esc_regex = regex.replace('¥¥', '¥¥¥¥¥¥¥¥');
esc_delimiter = delimiter.replace('¥¥', '¥¥¥¥¥¥¥¥');
cmdstr = 'pig ' ¥
+ '-param INPUT_PATH="' + input + "' ' ¥
+ '-param OUTPUT_PATH="' + output + "' ' ¥
+ '-param GROUP_KEY=' + str(colno_group) + "' ' ¥
+ '-param SORT_KEY=' + str(colno_sort) + "' ' ¥
+ '-param SCAN_COL=' + str(colno_scan) + "' ' ¥
+ '-param REGEX="' + esc_regex + "' ' ¥
+ '-param GET_GROUP="' + str(get_group) + "' ' ¥
+ '-param DELIMITER="' + esc_delimiter + "' ' ¥
```

(PathMatchesストアード関数一部)

## ● パスマッチ関数のデータ処理

### データロード

[1] 入力データをグループ化キーでグルーピング (GROUP BY)

[処理前]

```
1, 10:01, "BBB"
1, 10:00, "AAA"
1, 10:02, "CCC"
2, 10:05, "bbb"
2, 10:00, "aaa"
```

[処理後]

```
1, ((1, 10:01, "BBB"),(1, 10:00, "AAA"),(1, 10:02, "CCC"))
2, ((2, 10:05, "bbb"),(2, 10:00, "aaa"))
```

### グルーピング・ソート

[2] グループ化されたバグ内のデータを指定したソートキーでソート (SORT)

[処理前]

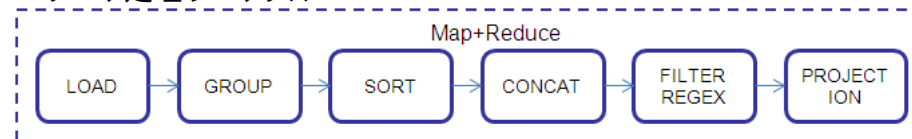
```
1, ((1, 10:01, "BBB"),(1, 10:00, "AAA"),(1, 10:02, "CCC"))
2, ((2, 10:05, "bbb"),(2, 10:00, "aaa"))
```

[処理後]

```
1, ((1, 10:00, "AAA"),(1, 10:01, "BBB"),(1, 10:02, "CCC"))
2, ((2, 10:00, "aaa"),(2, 10:05, "bbb"))
```

- ストアド関数の引数を、pigの実行パラメタとして指定
- Pigで参照するデータ項目をストアード関数のパラメタで指定
- 入力データフィールドの参照は項目先頭からの番号

## データ処理ワークフロー



### URLフィールドを結合

[3] マッチ対象の列のデータを文字列連結

[処理前]

```
1, ((1, 10:00, "AAA"),(1, 10:01, "BBB"),(1, 10:02, "CCC"))
2, ((2, 10:00, "aaa"),(2, 10:05, "bbb"))
```

[処理後]

```
1, "AAA,BBB,CCC"
2, "aaa,bbb"
```

### 正規表現によるマッチング

[4] 連結されたマッチ対象列を正規表現にてフィルタリング

[処理前]

```
1, "AAA,BBB,CCC"
2, "aaa,bbb"
```

[処理後]

```
1, "AAA,BBB,CCC"
```

### 結果出力

[5] 出力対象文字列グループを抽出

[処理前]

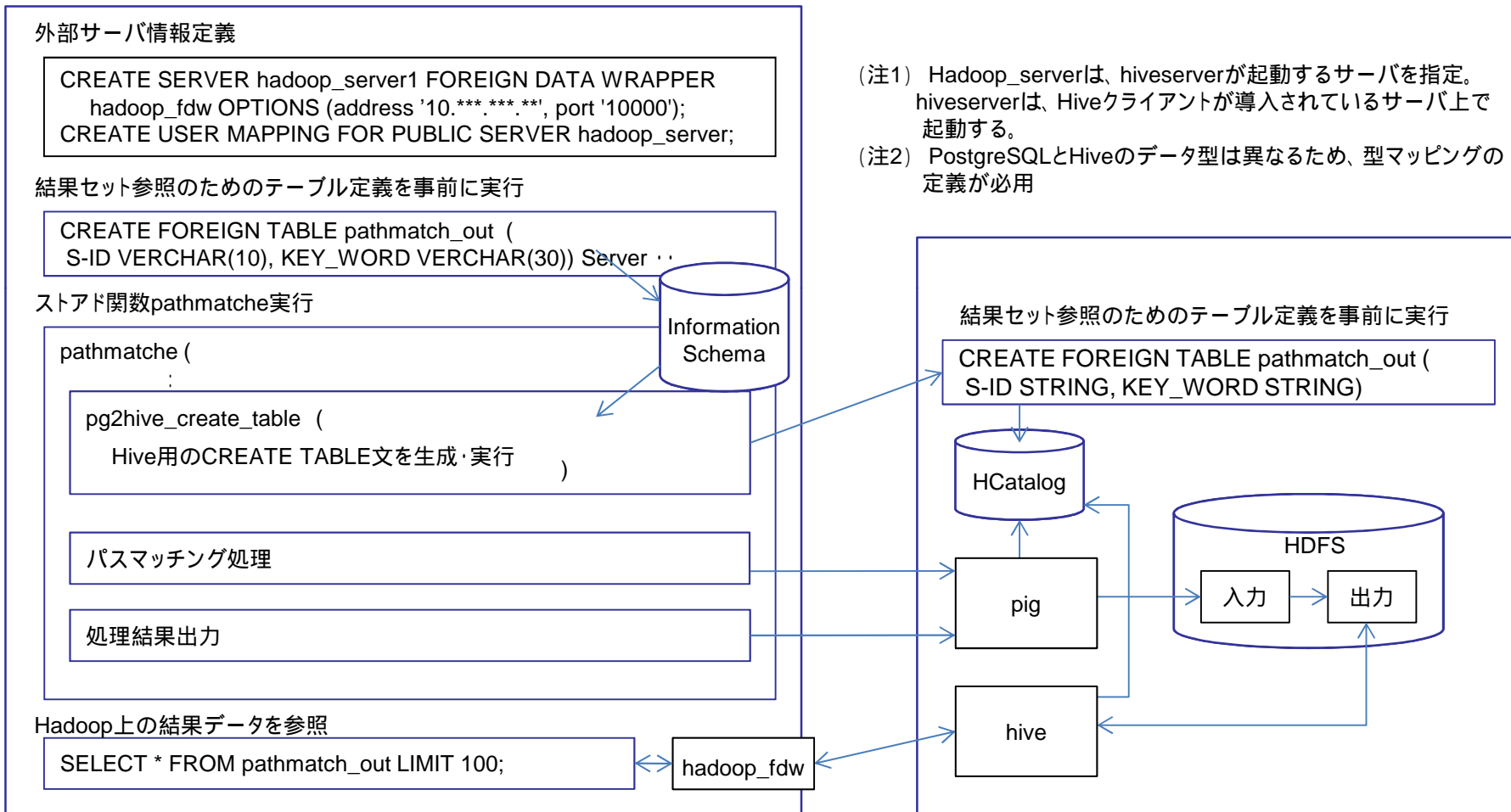
```
1, "AAA,BBB,CCC"
```

[処理後]

```
1, "AAA"
```

# Hadoop FDWによるHDFS上のデータ参照

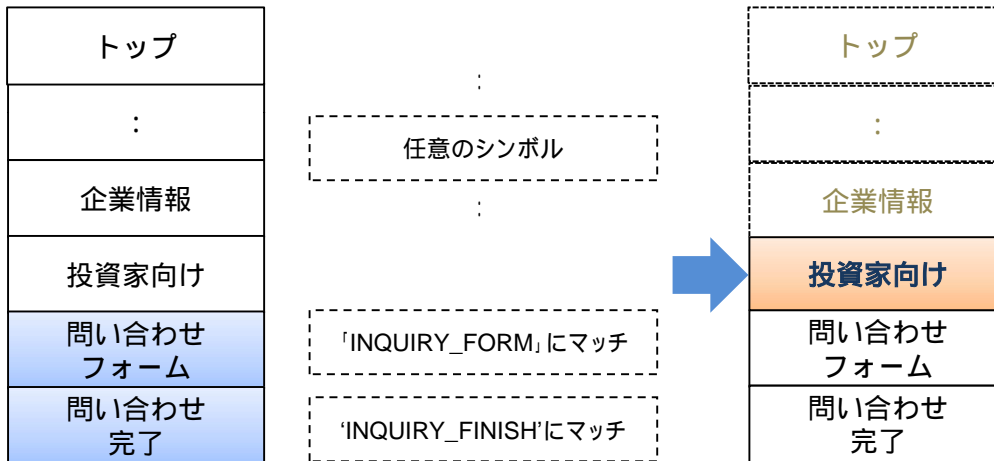
## ■ PigによりHDFS上に出力された結果データを、PostgreSQLからHive経由で参照



# パスマッチ関数によるパターンマッチ

- 「問い合わせフォーム」の直前に参照したページを抽出
- PostgreSQLからのクエリ

```
SELECT PathMatches (
'data/weblog/sessionized/XXX', 'data/weblog/pathmatched/XXX', 4, 0, 2,
'([^,]+)(,INQUIRY_FORM)++,INQUIRY_FINISH', 1, '¥¥t');
```

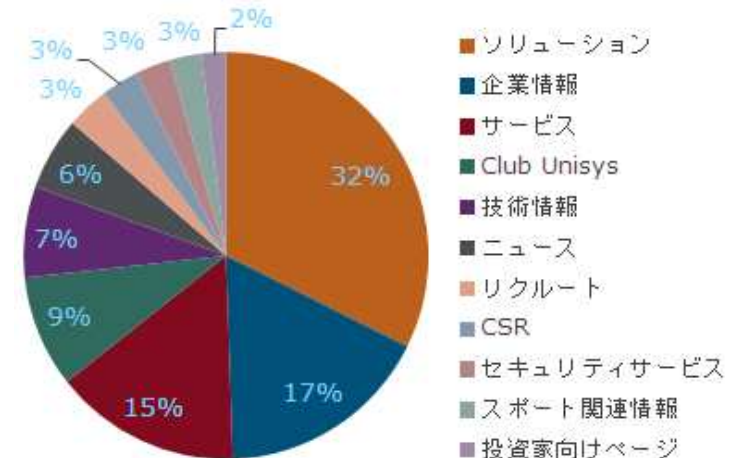


URLは、クレンジング処理で予めシンボル化  
 (例) INQUIRY\_FORM : 問い合わせフォーム  
 INQUIRY\_FINISH : 問い合わせ完了ページ  
 上記以外のシンボルを問い合わせ以外のページと判断

## ● 解析結果

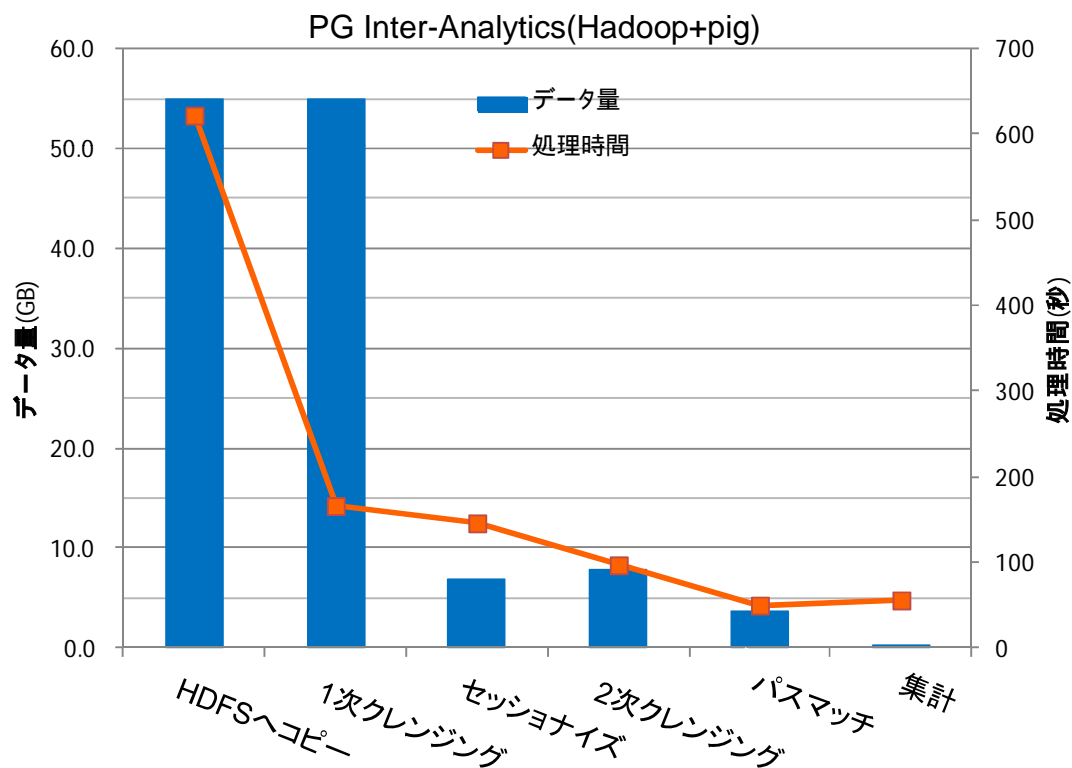
問い合わせ直前に参照していたページ

ランク	ページカテゴリ
1	ソリューション
2	企業情報
3	サービス
4	Club Unisys
5	技術情報
6	ニュース
7	リクルート
8	CSR
9	セキュリティサービス
10	スポーツ関連情報



# 効率的なログデータ処理とは

- 効率よいデータ処理のためには、データのクレンジングが重要
- 今回は、セッションイズの段階でデータサイズを削減
- 大規模データ処理、複雑なデータ処理は、Hadoopが向く
  - 大規模データのクレンジング
  - 行、列にまたがるSQLでは表現が難しいパスマッチ処理
- パスマッチの結果や集計結果をPostgreSQLに取り込んで利用



- PG Inter-Analyticsとは、
  - PostgreSQLからHadoopへ透過的に連携
  - 両者をうまく用いて、さらに利用価値が高められる
    - SQLでは不得手なデータ処理 (大規模・非構造化データ)
    - Hadoopでは不得手なインターラクティブなデータ分析
- 次のステップに向けて
  - ログのクレンジング、成形処理も、関数として汎用化を検討
  - PostgreSQLとHadoopのデータ定義の共有
    - 汎用性のある入力データの参照方式
    - 出力結果の柔軟なデータ定義に対応
  - より動的にHadoop処理ロジックを制御
  - 多くの分析関数への対応
    - 確率統計、機械学習 etc.

**U & U**

Users & Unisys

**UNISYS**