



- Typ Szalonego Naukowca "Udowodnię Ci że to zadziała (nie powinno)"
- Aktualnie związany z firmą Vulcan S.p. z o.o.



Prywatnie pesymista i sceptyk

### Agenda

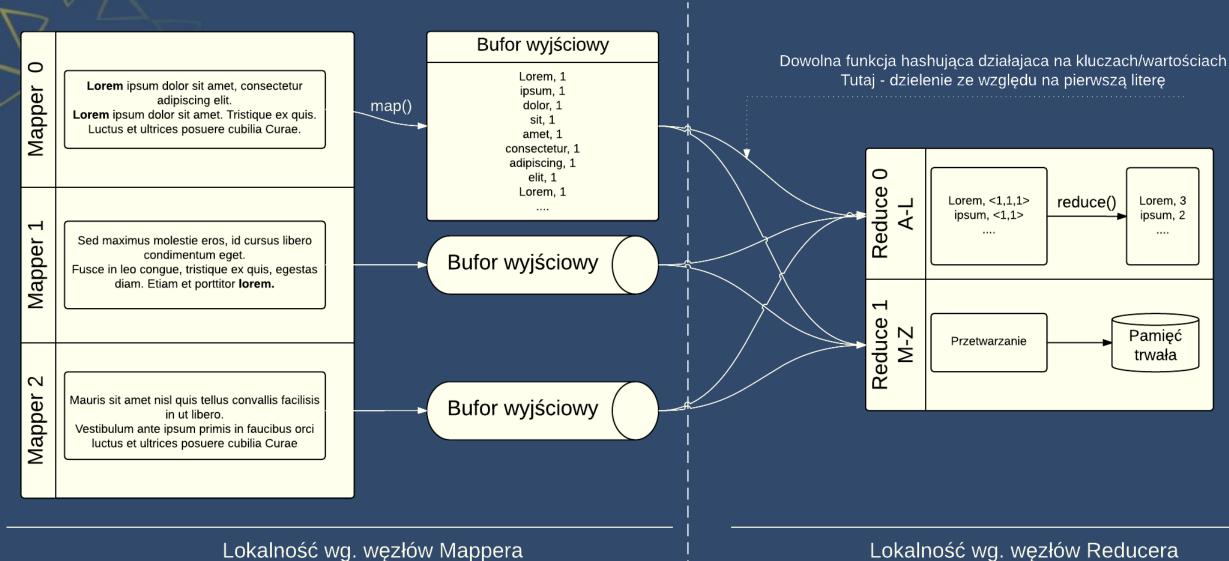
- Model programistyczny
  - Idea 15 minut
- Złączenia
  - Podejście klasyczne 20 minut
  - Podejście z równoważeniem obciążenia 12 minut
  - Wydajność 3 minuty
- Podsumowanie
- + Hive

### Map-Reduce

Idea

- Systemy MapReduce
- Model projektowania programów o dużym stopniu zrównoleglenia:
  - Pierwsza faza Map (Grupowanie)
  - Druga faza Reduce (Agregacja)
- Obiekty wykonujące (niezależne)
  - Mapper
  - Reducer
- Cykl życia dla każdego obiektu
- Java (Hadoop)

### Faza SHUFFLE (przesłanie danych przez sieć)



5

# Map-Reduce

Idea

### Dozwolone kombinacje programów MapReduce:



• Map-Reduce MAP REDUCE

### Każda inna jest niedozwolona, np.:



### Model programistyczny

Idea

Czy to wszystko?

... w rozważaniach teoretycznych przyjmuje się następujący model:

map(k1,v1) -> list(k2,v2)
reduce(k2, list(v2)) -> list(v3)

Często krytykowana prostota:

MapReduce: A major step backwards; DeWitt, Stonebreaker

Wracając do pytania: nie

Problem

### Motywacja:

- Dane w postaci znormalizowanej
- Istnienie naturalnych zależności pomiędzy danymi

#### Problem:

- Złączenie N relacji (n-ta relacja oznaczana  $R_n$ ) rozumiemy jako podzbiór iloczynu kartezjańskiego pomiędzy tymi źródłami, gdzie każda krotka tego podzbioru spełniają pewien warunek  $\theta$
- Za pomocą algebry relacji:  $R_1 \bowtie_{\theta_1} ... \bowtie_{\theta_{n-1}} R_n \equiv \sigma_{\theta}(R_1 \times \cdots \times R_n)$
- Dla nierozproszonych BD możemy wyróżnić trzy klasy algorytmów:
  - Oparte na pętli zagnieżdżonej
  - Oparte o sortowanie (Sort-Merge join)
  - Oparte o hashowanie (Hash join)

Problem

```
SELECT
```

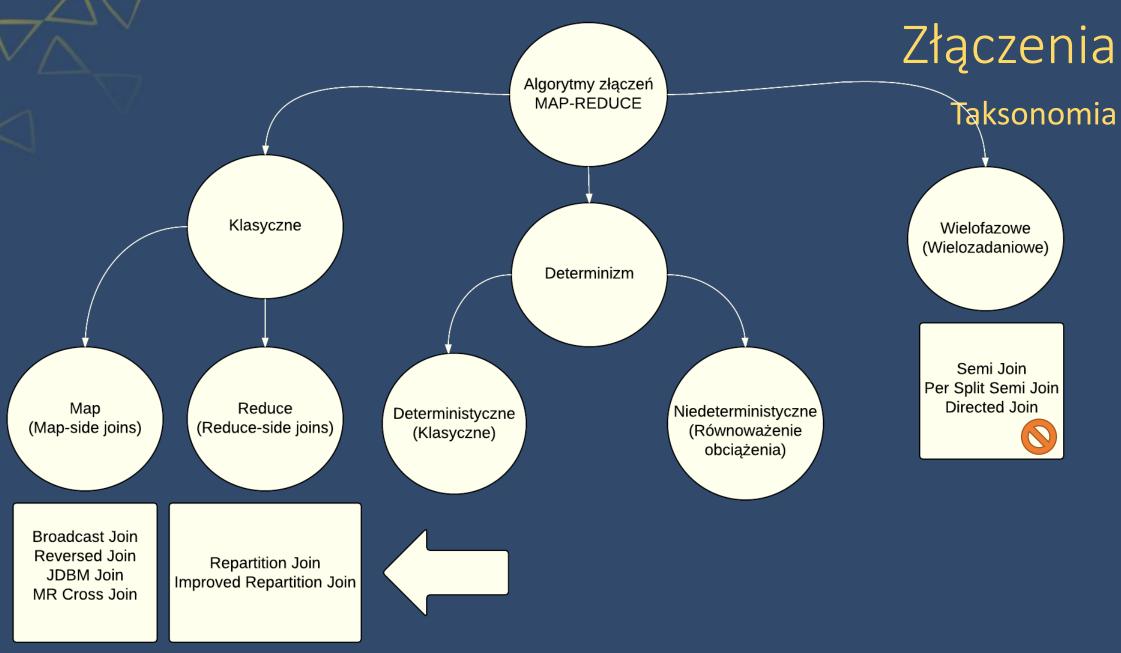
\*

### **FROM**

 $R_1$ INNER JOIN  $R_2$  ON  $\theta_1$ INNER JOIN  $R_3$  ON  $\theta_2$ 

• • • •

INNER JOIN  $R_N$  ON  $\theta_{N-1}$ 



Klasyczne -> Map-Side Joins -> Broadcast Join

### Koncepcja:

- Jeden (lub kilka) plików rozesłać (rozgłaszać) do wszystkich Mapperów za pomocą mechanizmu Distributed Cache (rozgłoszone pliki nie są traktowane jako wejściowe)
- Zbudować lokalny indeks na kluczu obcym
- Wczytywać rekordy i łączyć za pomocą indeksu

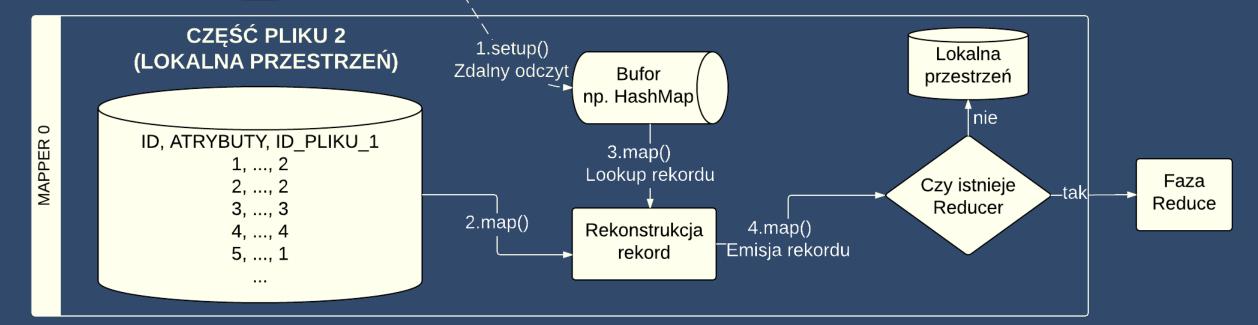
Idea: Broadcast Join



ID, NAZWA 1, AAA 2, BBB

3, CCC

....



Klasyczne -> Map-Side Joins -> Broadcast Join

### Zalety:

- Obsługa theta złączeń
- Cache'owany plik zostaje na węźle (przez jakiś czas)
- Brak fazy shuffle
- Wielozłączenia

### Wady:

- Wszystkie węzły muszą pobrać plik
- OutOfMemoryException dla dużych plików
- Brak fazy Reduce: brak sortowania, liczba plików wejściowych równa liczbie użytych Mapperów

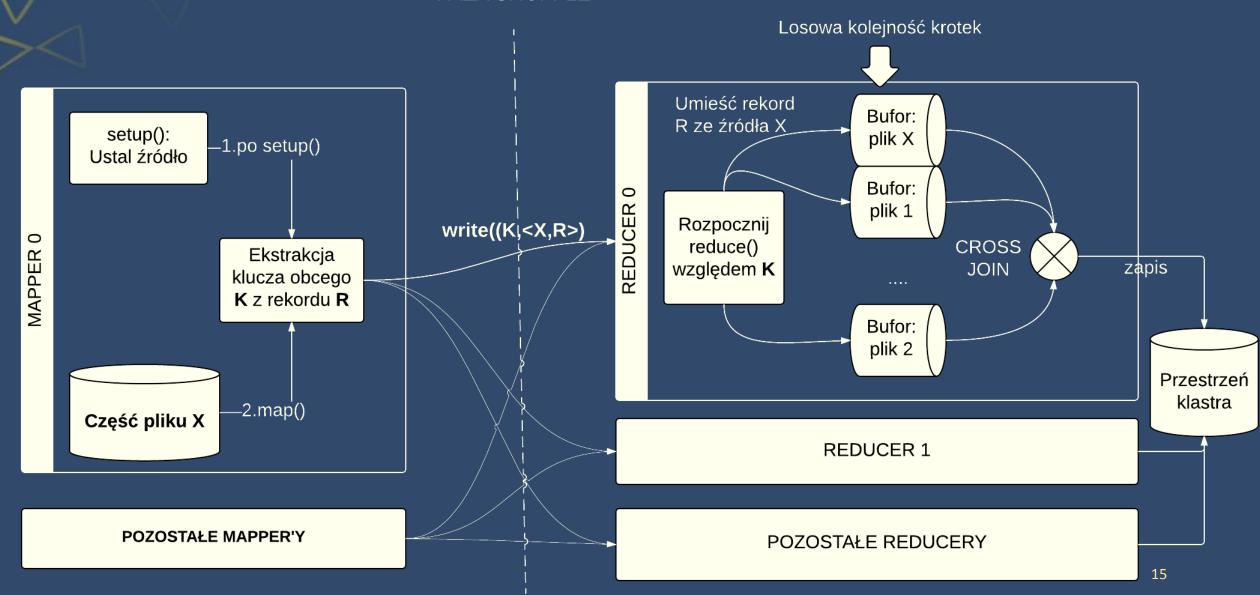
Klasyczne -> Reduce-Side Joins -> Repartition Join

### Koncepcja:

- Każdy plik wejściowy (relacje) jest obsługiwany przez osobną implementację Mappera – konfiguracja za pomocą klasy MultipleInputs
- Mapper: emituje parę <klucz obcy, <źródło, rekord>>
- Reducer:
  - Buforuje rekordy ze względu na źródło
  - Liczy produkt kartezjański pomiędzy buforami (np. po wywołaniu hasNext())

### Idea: Repartition Join





Klasyczne -> Reduce-Side Joins -> Repartition Join

### Zalety:

- Wpasowany w model programistyczny
- Wielozłącze dla schematu odwrotnej gwiazdy

### Wady:

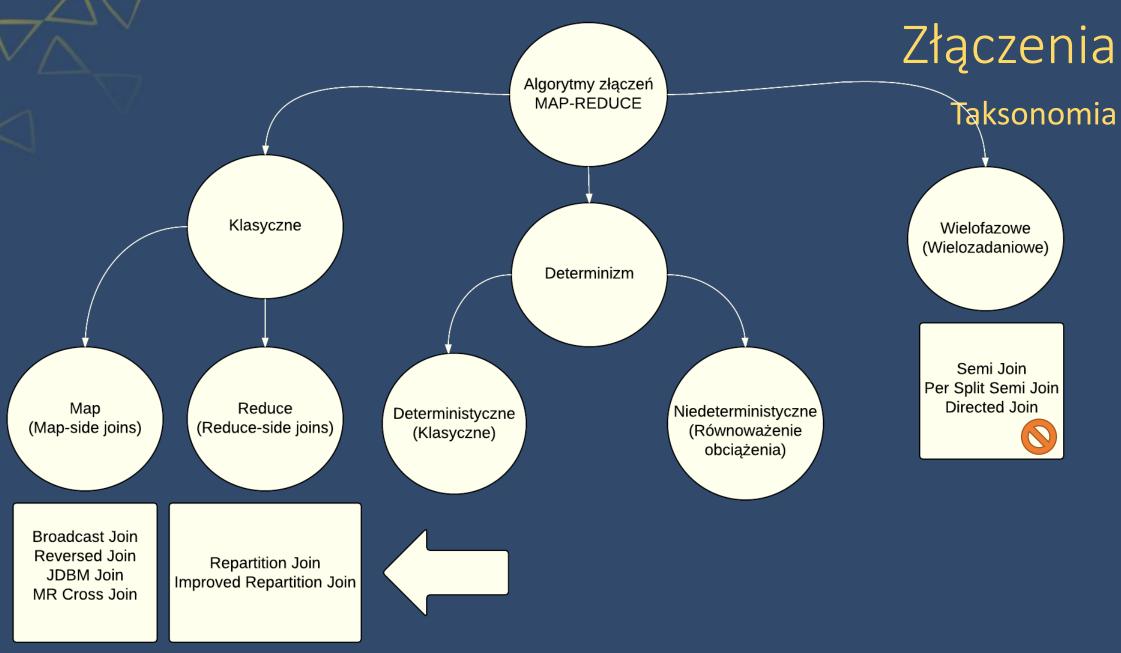
- Tylko równozłączenie
- Złączenie bez filtrowania wymaga przesłania wszystkich danych
- OutOfMemoryException
- Wielozłącze za pomocą sekwencyjnego łączenia Job'ów



Dystrybucje klucza

Istnieje szereg metod przeciwdziałających nierównym dystrybucjom kluczy obcych. IMHO nieprzydatnych ze względu:

- Map Reduce wykorzystujemy do analizy danych, a nie żeby policzyć złączenie – miejsce dla lokalnej Redukcji
- Filtrowanie rekordów



Load Balancing Approach: idea

Załóżmy że mamy dwa pliki CSV – "plik\_1" i "plik\_2"... wypiszmy pierwszy z nich rekord po rekordzie w kolumnie.

#### Plik 1

1,aaa,2.2

2,bbb,4.3

3,ccc,5.1

4,ddd,1.1

5,aaa,4.2

6,ccc,2.1

Load Balancing Approach: idea

### Teraz wypiszmy drugi z nich identycznie.

	Plik 2
	1,aaa,bbbb,
Plik 1	1,bbb,aaaa,
1,aaa,2.2	2,ccc,bbbb,
2,bbb,4.3	3,ddd,bbbb,
3,ccc,5.1	3,fff,aaa,
4,ddd,1.1	4,ggg,bbbb,
5,aaa,4.2	4,yyy,bbbb,
6,ccc,2.1	4,aaa,bbbb,

Load Balancing Approach: idea

### Obróćmy – zauważmy że powstaje prostokątna przestrzeń

```
Plik 2

1,aaa,bbbb,...
2,ccc,bbbb,...
3,fff,aaa,...
4,ggg,bbbb,...
4,yyy,bbbb,...
5,aaa,ccc,...
6,aaa,aaa,...
6,aaa,ccc,...
7,aaa,fff,...
7,aaa,ccc,...
```

#### Plik 1

1,aaa,2.2

2,bbb,4.3

3,ccc,5.1

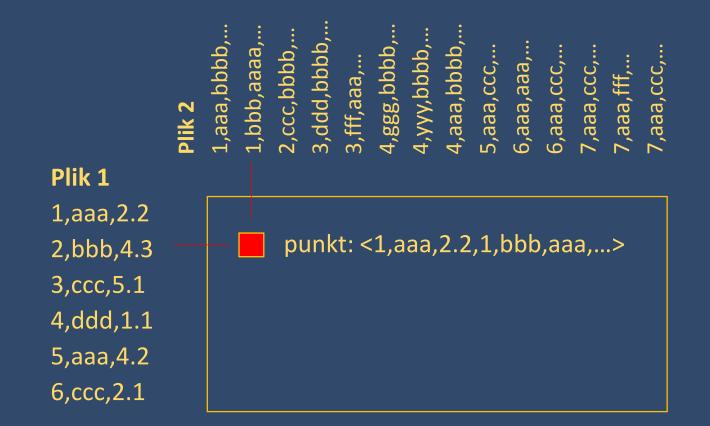
4,ddd,1.1

5,aaa,4.2

6,ccc,2.1

Load Balancing Approach: idea

### Obróćmy – zauważmy że powstaje prostokątna przestrzeń



Load Balancing Approach: idea

# Wybierzmy pewną liczbę np. 6. Podzielmy przestrzeń na taką liczbę prostokątów i ponumerujmy powstałe prostokąty (od 0)

Plik 2	1,aaa,bbbb,	1,bbb,aaaa,	2,ccc,bbbb,	3,ddd,bbbb,	3,fff,aaa,	4,ggg,bbbb,	4,yyy,bbbb,	4,aaa,bbbb,	5,aaa,ccc,	6,aaa,aaa,	6,aaa,ccc,	7,aaa,ccc,	7,aaa,fff,	7,aaa,ccc,
--------	-------------	-------------	-------------	-------------	------------	-------------	-------------	-------------	------------	------------	------------	------------	------------	------------

#### Plik 1

1,aaa,2.2
2,bbb,4.3
3,ccc,5.1
4,ddd,1.1
5,aaa,4.2

0	1	2
3	4	5

Load Balancing Approach: idea

Niech prostokąty oznaczają dane które "wpadają" do Reduktora o podanym identyfikatorze. Zbiór wszystkich Reducerów umożliwia policzenie Cross Join'a. Przy takim podziale każdy Reduktor wykonuje podobną liczbę iteracji/przetwarza podobną liczbę krotek. Pytanie jak ustalić miejsce podziału.

Plik 2	1,aaa,bbbb,	1,bbb,aaaa,	2,ccc,bbbb,	3,ddd,bbb,	3,fff,aaa,	4,ggg,bbbb,	4,yyy,bbbb,	4,aaa,bbbb,	5,aaa,ccc,	5,aaa,aaa,	S,aaa,ccc,	7,aaa,ccc,	7,aaa,fff,	7,aaa,ccc,
_	$\overline{}$	$\overline{}$	(1)	(1)	(1)	7	7	7	L )	<b>U</b>	<b>U</b>			

#### Plik 1

1,aaa,2.2 2,bbb,4.3 3,ccc,5.1	0	1	2
4,ddd,1.1		A	_
5,aaa,4.2 6,ccc,2.1	3	4	5

Load Balancing Approach: idea

W tym celu usuńmy z naszego diagramu abstrakcję plików.

0	1	2
3	4	5

Load Balancing Approach: idea

Przyporządkujmy równomiernie prawdopodobieństwo umieszczenia rekordu w Reduktorach kolumny/wiersza:

- kolumny mają prawdopodobieństwo  $\frac{1}{3}$
- wiersze mają prawdopodobieństwo  $\frac{1}{2}$

Każda komórka (Reduktor) tym samym otrzyma około  $\frac{1}{6}$  wszystkich danych

$\frac{1}{2}$	0	1	2
	3	4	5

Load Balancing Approach: spostrzeżenia

- Co potem?
  - Literatura mówi: W reduce() "użyj ulubionego algorytmu do Cross Join'a"
  - Każdy rekord z Cross Joina filtrujemy
- Podejście daje się uogólnić na przestrzeń o dowolnej liczbie wymiarów
- W przykładzie podział był 2 wiersze i 3 kolumny [2,3] co oznacza że rekordy z pliku 1 będą 2-krotnie zreplikowane, a z pliku 2 – 3-krotnie
- Shuffle jako faza najbardziej czasochłonna a my wysyłamy więcej danych
- Filtrowanie Cross Join'a żałosna selektywność selekcji
- Podział wpływa bezpośrednio na efektywność rozwiązania da się mierzyć

Load Balancing Approach: optymalizacja

Dla zadanej liczby Reduktorów R trzeba znaleźć optymalny podział plików

Zakładając dwa pliki o rozmiarach  $F_1$ ,  $F_2$  szukamy takich liczb całkowitych  $p_1$  i  $p_2$  które minimalizują koszt fazy Shuffle:

$$c(p_1, p_2) = R\left(\frac{F_1}{p_1} + \frac{F_2}{p_2}\right)$$
, gdzie  $R = p_1 p_2$ 

Po uogólnieniu na *N* plików:

$$c(p_1,...,p_N)=R\sum_i^N \frac{F_i}{p_i}$$
, przy ograniczeniu  $R=\prod_i^N p_i$ 

Graficznie: kwadraty, sześciany, hipersześciany itd.

## Model programistyczny

Load Balancing Approach: Mój stosunek do modelu Map Reduce

- 1. "W rozważaniach teoretycznych przyjmuje się następujący model"
- 2. Programiści łamiący model
  - Podejście burzy determinizm
  - Programista przepisuje Partitioner i Mapper ogólnie rzecz biorąc odseparowano programistę od systemu, a ten przepisuje jego funkcjonalność
  - Grupowanie, a w zasadzie dzielenie danych ze względu na sztuczny klucz liczba wywołań reduce() jest równa liczbie Reduce'rów
  - Niestety to jedyny sposób żeby wykonać pełnoprawne Theta-złącze w modelu Map-Reduce (ale nie w jego rozszerzeniach)



Antywzorce

# Czas na Plot Twist Antywzorce

Antywzorce

Applications not using a higher-level interface such as Pig unless really necessary

Źródło: <a href="https://developer.yahoo.com/blogs/hadoop/apache-hadoop-best-practices-anti-patterns-465.html">https://developer.yahoo.com/blogs/hadoop/apache-hadoop-best-practices-anti-patterns-465.html</a>

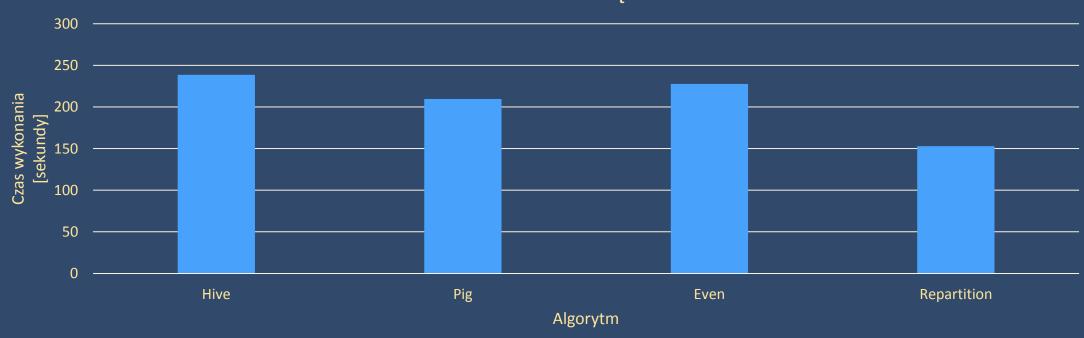
# Wydajność

- Wydajność rozumiana jako czas utylizacji klastra czas wykonania Job'a
- Test:
  - Klaster 5 węzłów (chmura Amazona)
  - Złączenie dwóch tabel, relacja 1-N
  - Zbiór danych TPC-H 1 GB
  - Obfuskacja danych (kolumn)
  - Dwa zapytania
    - Równozłączenie: TABLEA JOIN TABLEB ON A1 = A2
    - Theta-złączenie: E1 <= date\_add(K2, 30) AND E1 >= date\_sub(K2, 30)

# Wydajność

Równozłączenie





■ TABLE A JOIN TABLE B ON A1 = A2

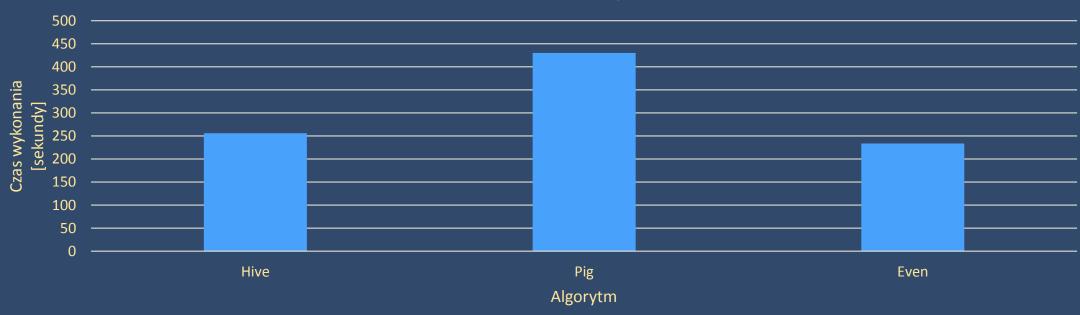
<sup>\*</sup> https://cwiki.apache.org/Hive/languagemanual-joins.html

<sup>\*</sup> http://grokbase.com/t/hive/user/123dnszatz/non-equality-joins

# Wydajność

Theta-złączenie

#### Czas trwania Theta-złączenia



■ TABLE A JOIN TABLE B ON E1 <= date\_add(K2, 30) AND E1 >= date\_sub(K2, 30)

<sup>\*</sup> https://cwiki.apache.org/Hive/languagemanual-joins.html

<sup>\*</sup> http://grokbase.com/t/hive/user/123dnszatz/non-equality-joins

### Podsumowanie

- Nad każdym klastrem powinien wisieć Framework (co najmniej jeden)
- Kodzimy w ostateczności
- Złączenia nierównościowe w ogólnej postaci nie są możliwe do wyrażenia za pomocą grupowania – agregacji
- Systemy Map Reduce NIE są kompletne obliczeniowo i NIE powinny być używane jak złoty młotek
- Istnieją inne modele programistyczne np. PACT, który rozszerza liczbę możliwych faz

### Materialy

- Hadoop The Definitive Guide 4th edition, Tom White
- Hive reference: link
- MapReduce Design Patterns, Donald Miner & Adam Shook
- MapR Academy: <u>link</u>
- Hortonworks VM: link
- Join algorithms in Map/Reduce, Maciej Penar, praca magisterska, Politechnika Wrocławska

# Dziękuję za uwagę

Pytania



# Slajdy dodatkowe

Hive

Frameworki

### Frameworki na licencji Apache:

- Hive
- Pig
- Drill
- Tajo
- Spark
- Inne...









Frameworki

### Języki:

- Hive HiveQL
- Pig PigLatin <- proceduralny</li>
- Drill SQL
- Tajo TSQL (TajoSQL)
- Spark Spark SQL

Nie są mi znane języki operujące w ramach Hadoopa które potrafią wykonać złączenie nierównościowe

HiveQL - Tabele zewnętrzne – jak SQL

```
CREATE EXTERNAL TABLE `default.TABLEA`(
           `A1` int ,
           `B1` int ,
           `C1` string,
           `D1` double,
           `E1` string,
           `F1` string,
           `G1` string,
           `H1` string,
           `I1` string)
ROW FORMAT DELIMITED FIELDS TERMINATED BY "|"
STORED AS TEXTFILE
LOCATION '/user/peczwy/data/1n/VOLUME/orders';
```

HiveQL

```
FROM page_views

WHERE page_views.date >= '2008-03-01'

AND page_views.date <= '2008-03-31,
```

HiveQL – rodzaje

### Złączenia:

- 1. x JOIN y ON c
- 2. x {LEFT | RIGHT | FULL} [OUTER] JOIN y ON c
- 3. x LEFT SEMI JOIN y ON c
- 4. x CROSS JOIN y

HiveQL – Złączenia nierównościowe

SELECT a.val, b.val, c.val
FROM a CROSS JOIN b
WHERE ABS(a.key - b.key) < 5;

Kontrowersyjna wydajność, ale działa

HiveQL - Annotacje

STREAMTABLE – strumieniowanie podanej tabeli (domyślnie najbardziej z *prawej* strony:

**SELECT** /\*+ STREAMTABLE(b) \*/ a.val, b.val, c.val

FROM a JOIN b ON (a.key = b.key1) JOIN c ON (c.key = b.key1)

MAPJOIN – zaproszenie do złączenia po stronie Mappera **SELECT** /\*+ MAPJOIN(b) \*/ a.key, a.value **FROM** a **JOIN** b **ON** a.key = b.key

### Hive

"Hive does not support join conditions that are not equality conditions as it is **very difficult** to express such conditions as a map/reduce job.,,\*

<sup>\*</sup> https://cwiki.apache.org/Hive/languagemanual-joins.html

<sup>\*</sup> http://grokbase.com/t/hive/user/123dnszatz/non-equality-joins

# Dziękuję za uwagę

Pytania