

# AWSが支える Eightリコメンデーションエンジン の裏側

AWS Dev Day Tokyo 2017  
Day4: 6/2



Sansan株式会社 Eight事業部  
鈴木康寛

# 名刺を企業の資産に変える





 Eight

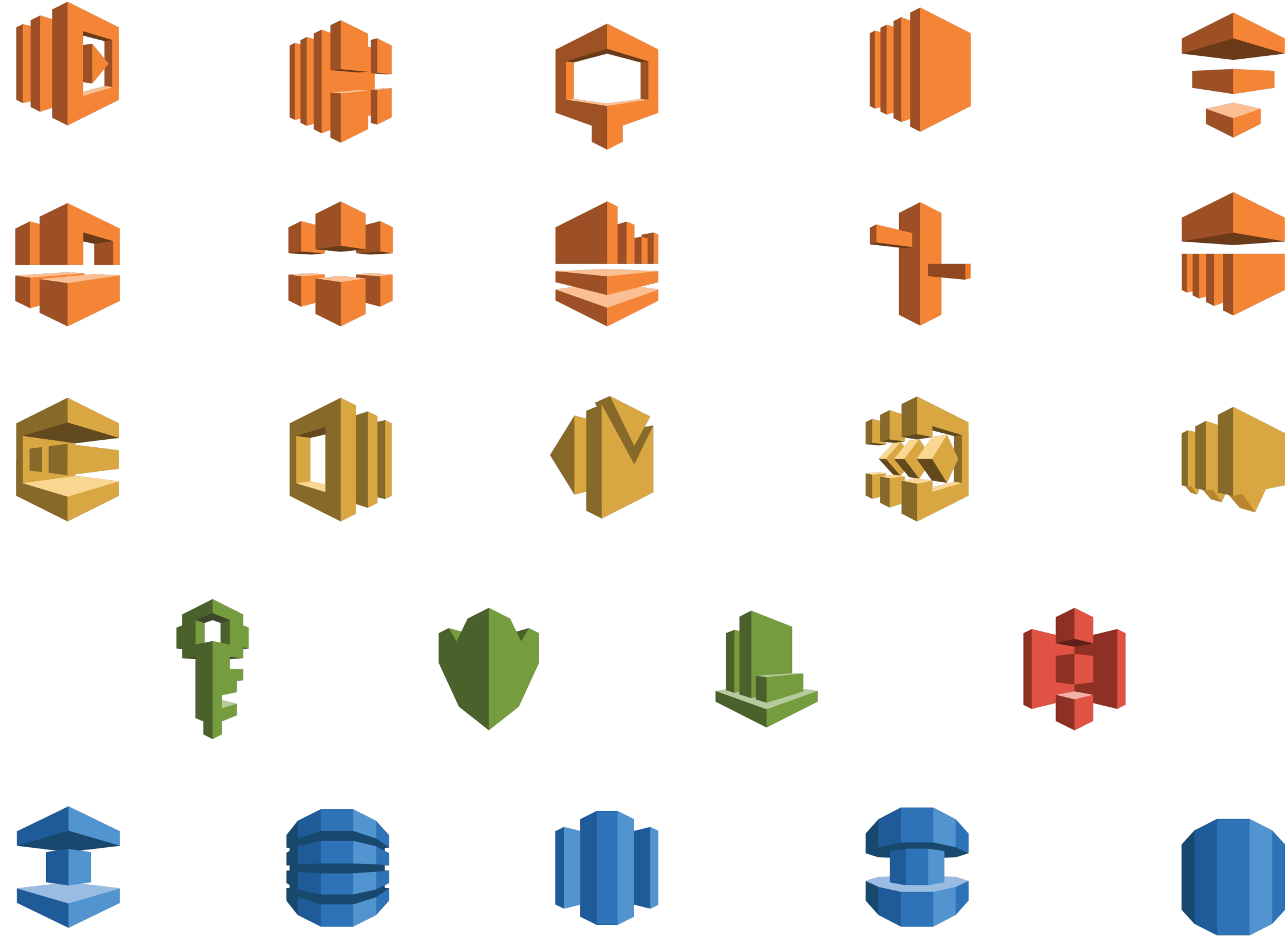
# 鈴木 康寛

リコメンデーションチーム  
チームリーダー兼テクニカル・アーキテクト



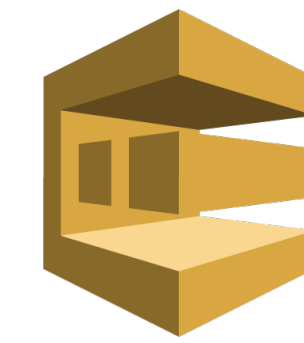
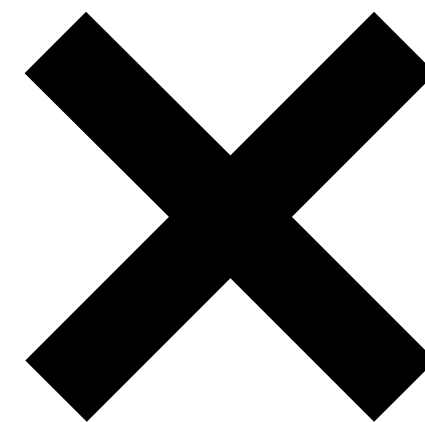
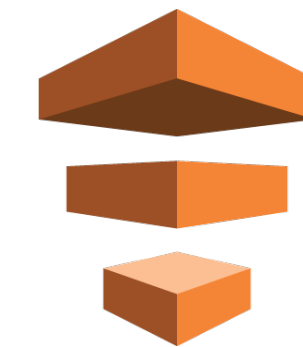
- ・ Rubyでサービス基盤やAPI作ったり
- ・ 最近ではPythonでLambda実装とか
- ・ 海外旅行好き 🌴





計20サービス以上

# サーバーレス



# ビッグデータ

# アジェンダ

1. Eightにおけるリコメンダーシヨン
2. リコメンドアーキテクチャ刷新
3. リコメンドデータ洗い替え



# 1. Eightにおける リコメンデーション

# 個人向け名刺アプリ



# 「名刺をビジネスのつながり」に変える



# 名刺のデータ化



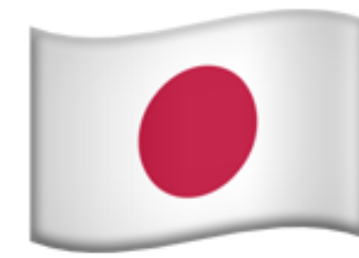
# つながった相手とコミュニケーション



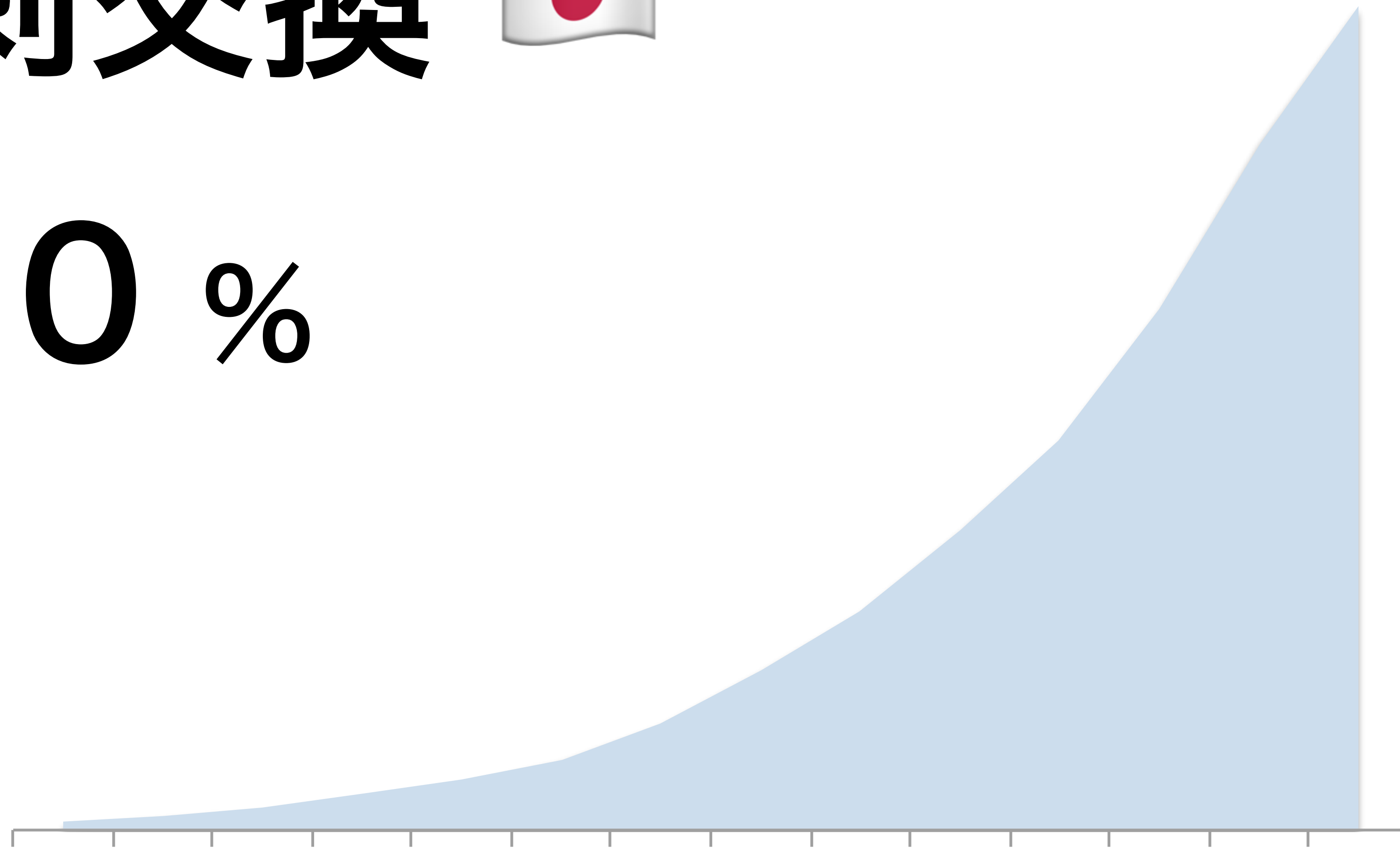
# 名刺交換



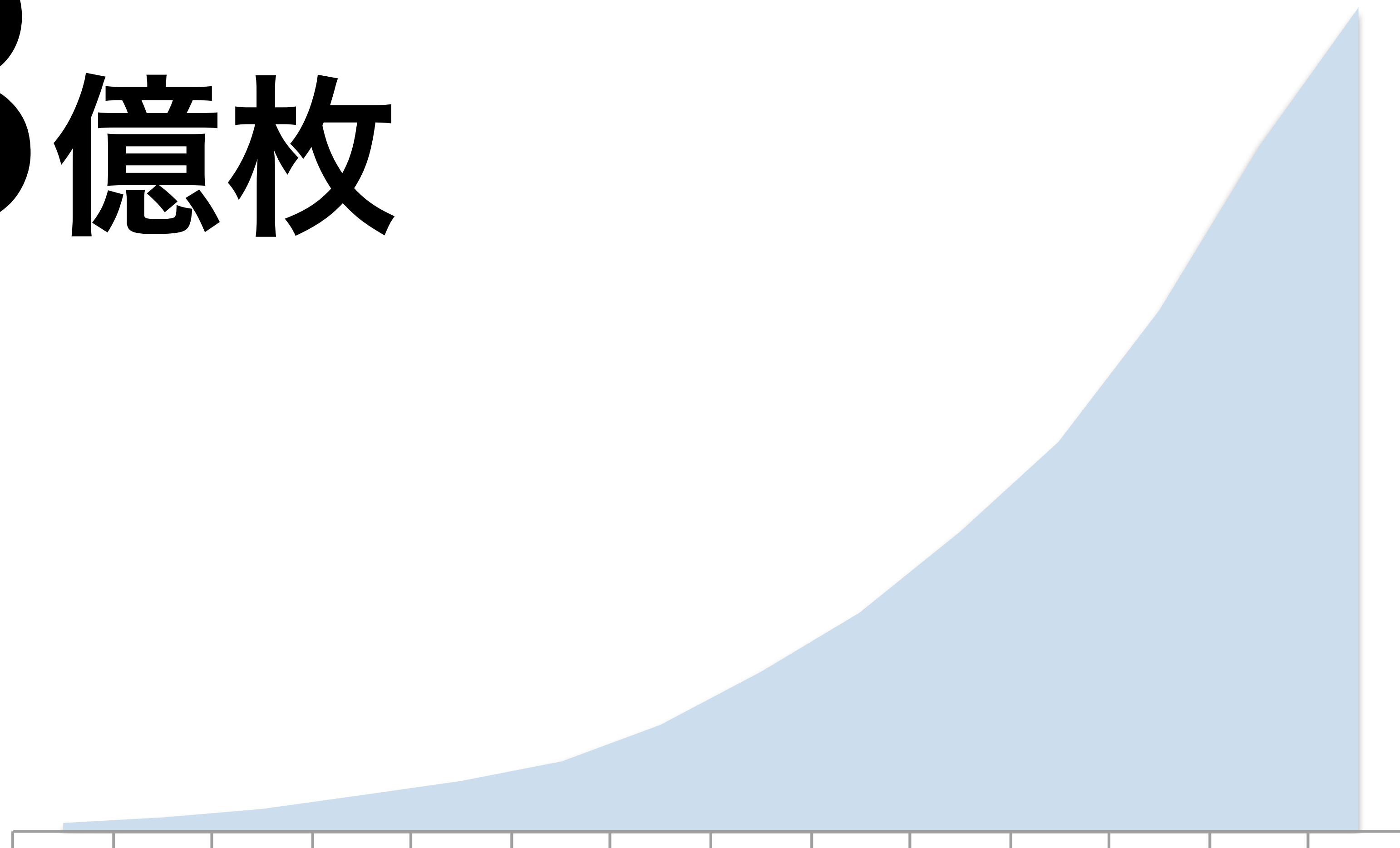
# 年間名刺交換



約 10 %



約 3 億枚





# ビットスタート

# 名刺管理から ビジネスネットワークへ

つながり

# つながること

- ・ 名刺情報のアップデート
- ・ フィード投稿閲覧
- ・ メッセージ送受信



ネットワーク  
活性化



**つながりを加速 させる技術**

# リコメンデーション

利用者一人ひとりの嗜好に合わせ  
コンテンツを推薦

 **藤井洋太郎**  
Sansan株式会社



📄 フィード

💬 メッセージ

🔔 お知らせ

👤 あなたのネットワーク 338

🕒 データ入力待ち 0

🕒 最近見た名刺 20

🔗 つながっている人 225

 **Business Network Lab**  
4時間前

「こうすれば大企業の新規事業はうまくいく」



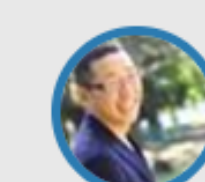
\QUANTUM井上裕太が体現する  
での生き方

お知り合いですか？


名刺交換リクエストを送信して、追加しましょう。

 **山本啓治**  
Sansan株式会社 追加

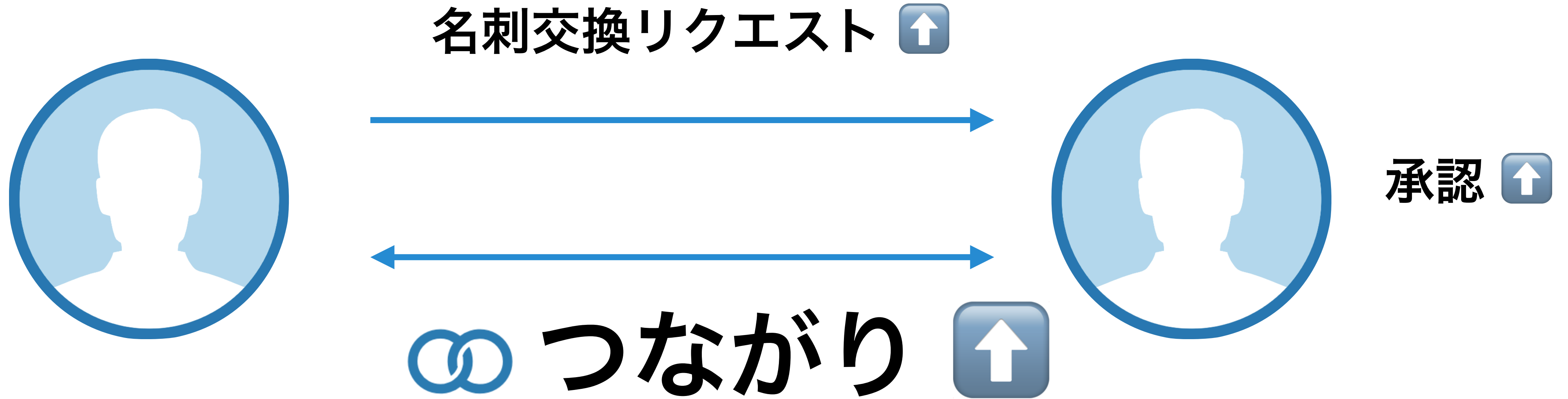
 **宮城新**  
Sansan株式会社 追加

 **小川泰正**  
Sansan株式会社 追加

 **酒居潤平**  
Sansan株式会社 追加

 追加

# 人物を推薦



「つながり」を効率的に生み出す



# リコメンデーション エンジン

実は、

2年ほど前から導入

# 旧 リコメンデーションエンジン

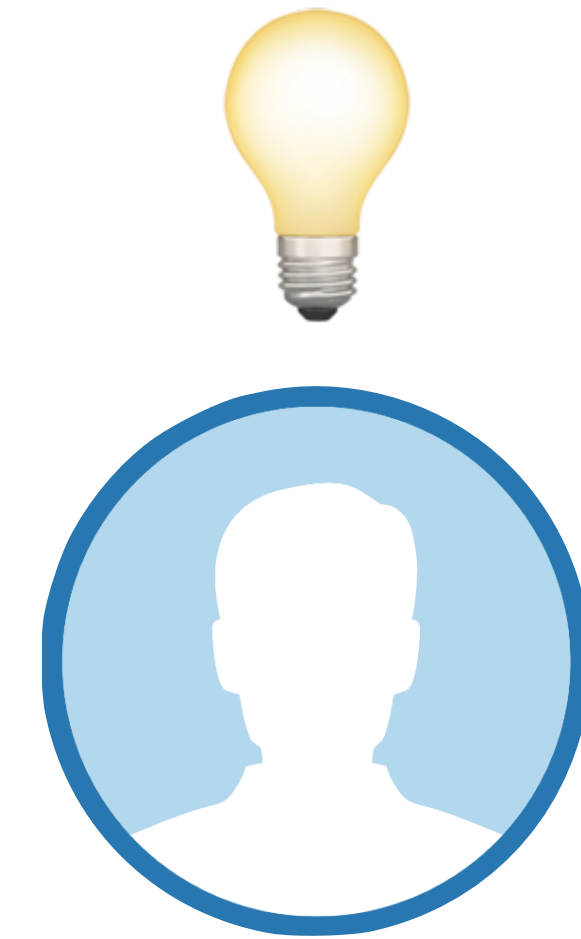
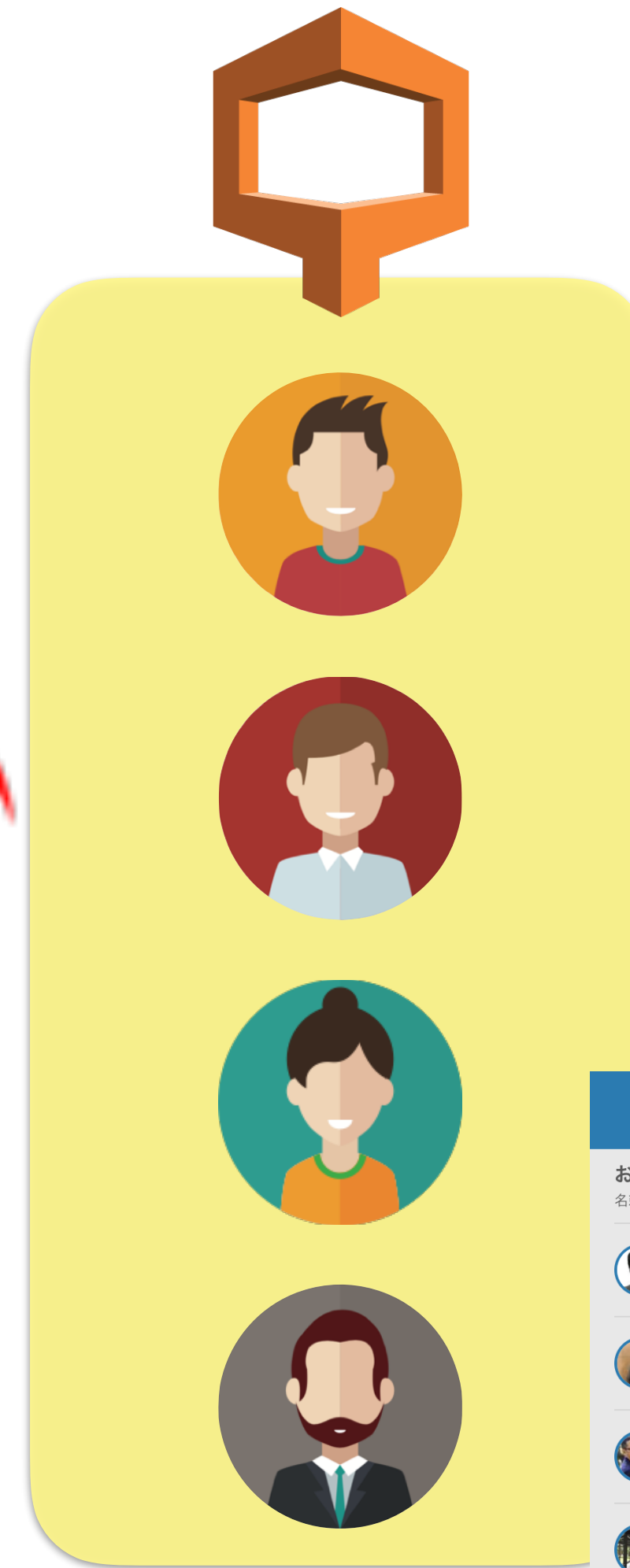
誰が誰に何をしたか  
(ユーザーアクティビティ)



つながった  
名刺追加



生成



毎日(毎週)一度、バッチ処理で更新

しかし、



## Redshift

- ・ 無駄に複雑なクエリ



## CloudSearch

- ・ 全文検索として使ってなかった: `_score`
- ・ 更新までのレイテンシー

つぎはぎ

アーキテクチャ

増えない  
つながり



・ パフォーマンス  

・ オペレーションコスト  



# 最適なAWSサービス 選定の重要性

## 2. リコメンド

アーキテクチャ刷新

昨年 9月

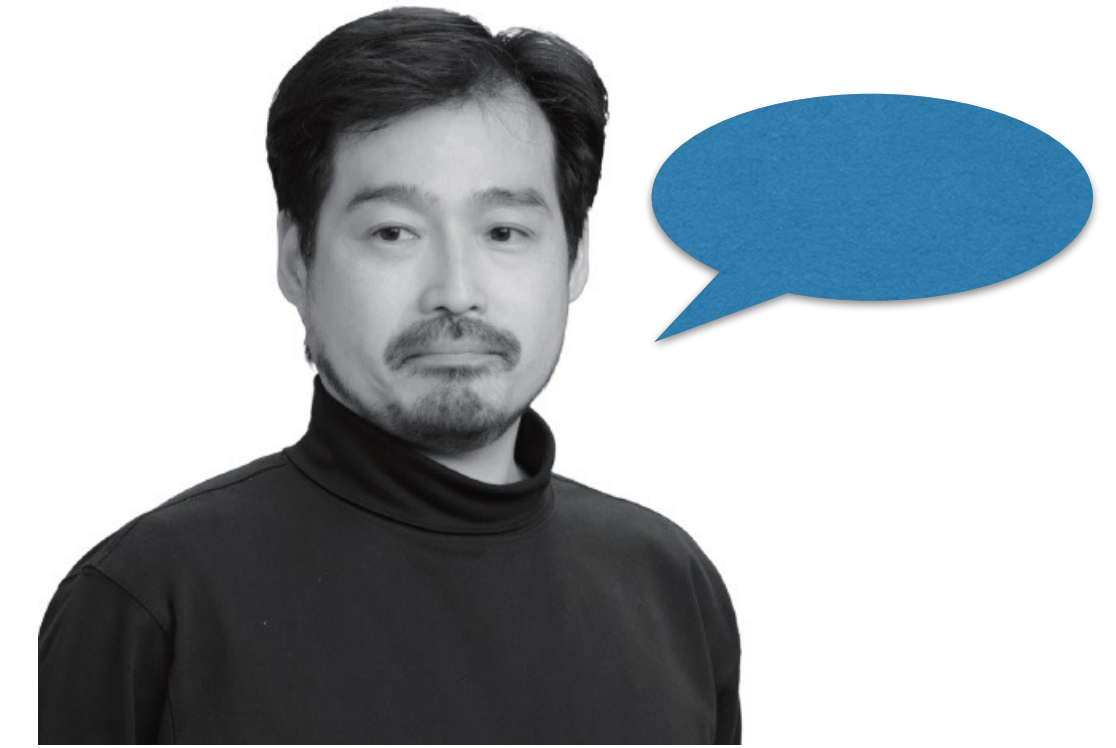
刷新のチャンス到来



リコメンドに最適な  
アーキテクチャ設計とは

# リコメンデーションの要

1. データ分析



2. アルゴリズム

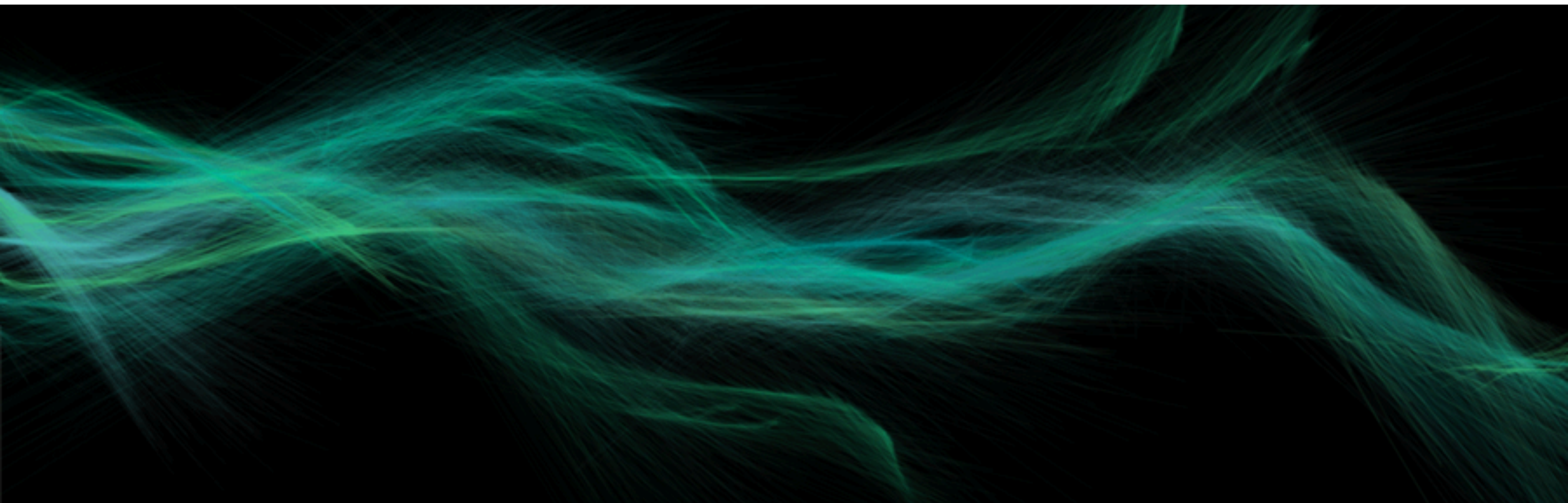
シニアデータサイエンティスト曰く

3. リアルタイムフィードバック

# 直近の出会いを大事に

データの鮮度が良いほど、  
ユーザーはリクエスト承認をしやすくなる  
= つながる

“リアルタイム”



リコメンデーションエンジン

開発期間

2ヶ月



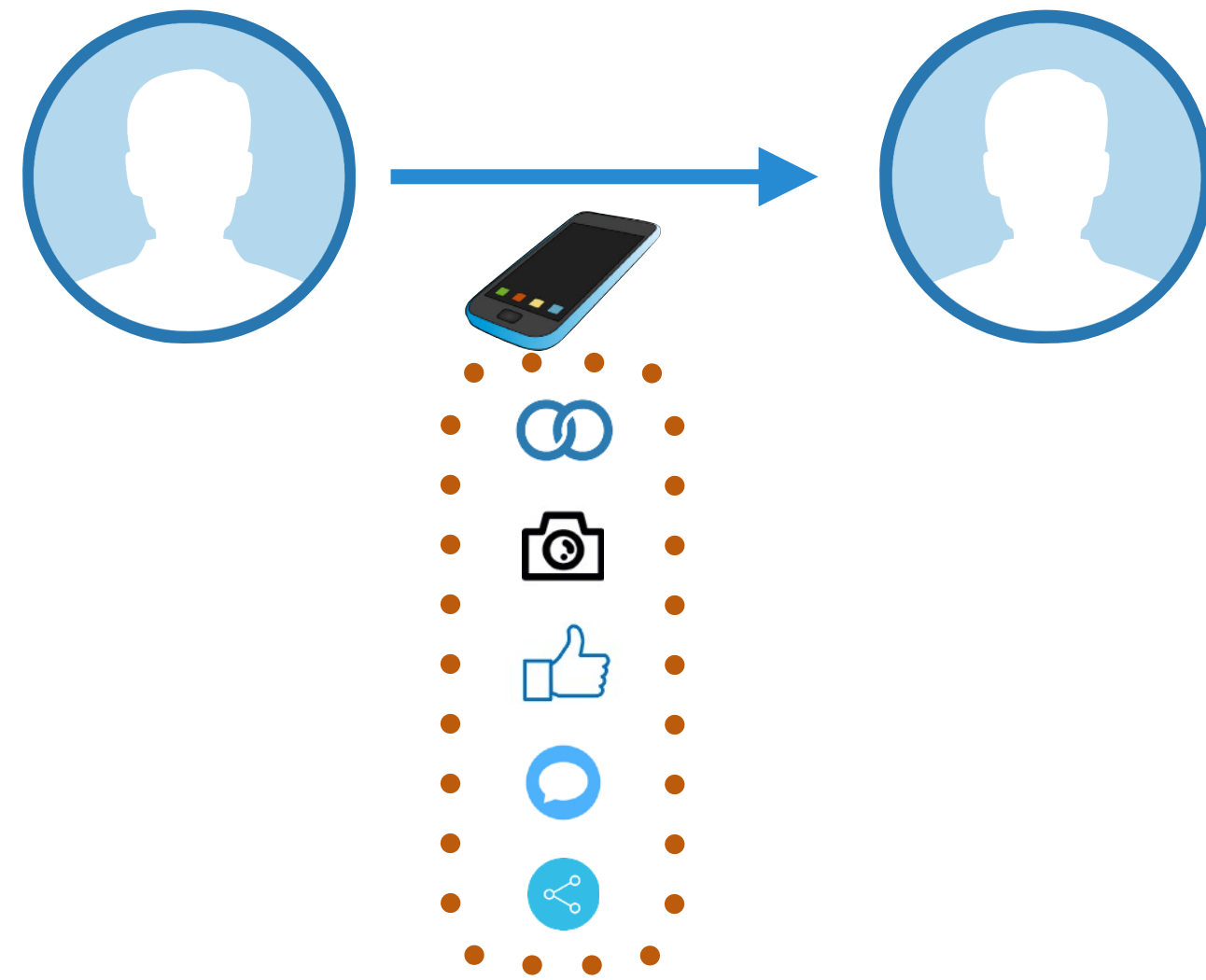


# 条件

- 2ヶ月でできることにフォーカス
- スケーラビリティ
  - リアルタイム性を担保し、膨大なデータを処理できること

# レーティングデータ

誰が誰に何をしたか  
(ユーザーアクティビティ)



生ログ



1レコードに情報をまとめる



誰が	Aさん	Xさん
誰に	Bさん	Yさん
つながり状態	つながっている	...
いいね回数	5回	...
メッセージ回数	2回	...
投稿シェア回数	1回	...
FBつながり	なし	...

リアルタイム性を担保するために  
中間データを持つ

# 構想

- ログ部分は既存のRedshiftのデータを活用
- 中間データ更新にKinesis + Lambdaが使えるそう
- 知見があるDynamoDBをストレージに
- シャード数/キャパシティを上げることでスケール

これって巷で話題の





# サーバーレス アーキテクチャ

# 激動の2ヶ月を経て

。。。 (色々省略)

新

リコメンデーション

エンジン

誕生



# 利用AWSサービス

ストリーム



Kinesis Streams



DynamoDB  
Streams

コンシューマ



Lambda

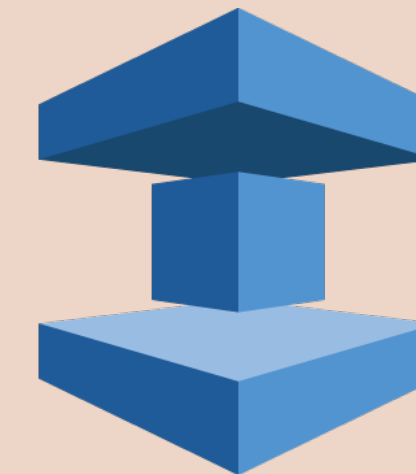
ストレージ



Redshift

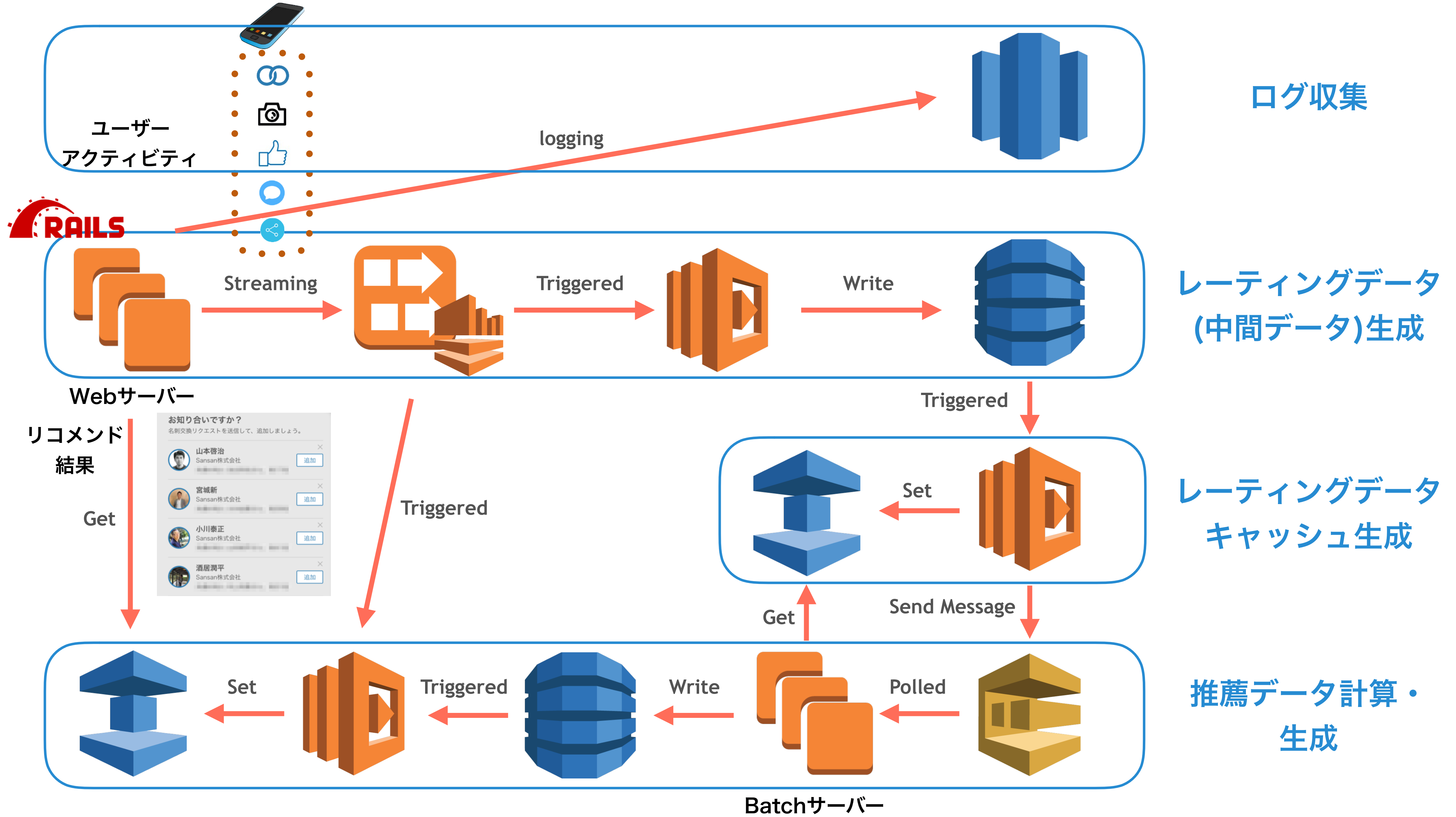


DynamoDB



ElastiCache





(ほぼ)

サーバーレス

アーキテクチャ

**リコメンド結果が  
リアルタイムで生成される**

ほど、

甘くはなかつた！！





サーバーレスは

夢のツールではなかった

# サーバレスに対する誤解

- ・ パフォーマンス 
- ・ オペレーションコスト 

# サーバレスに対する誤解

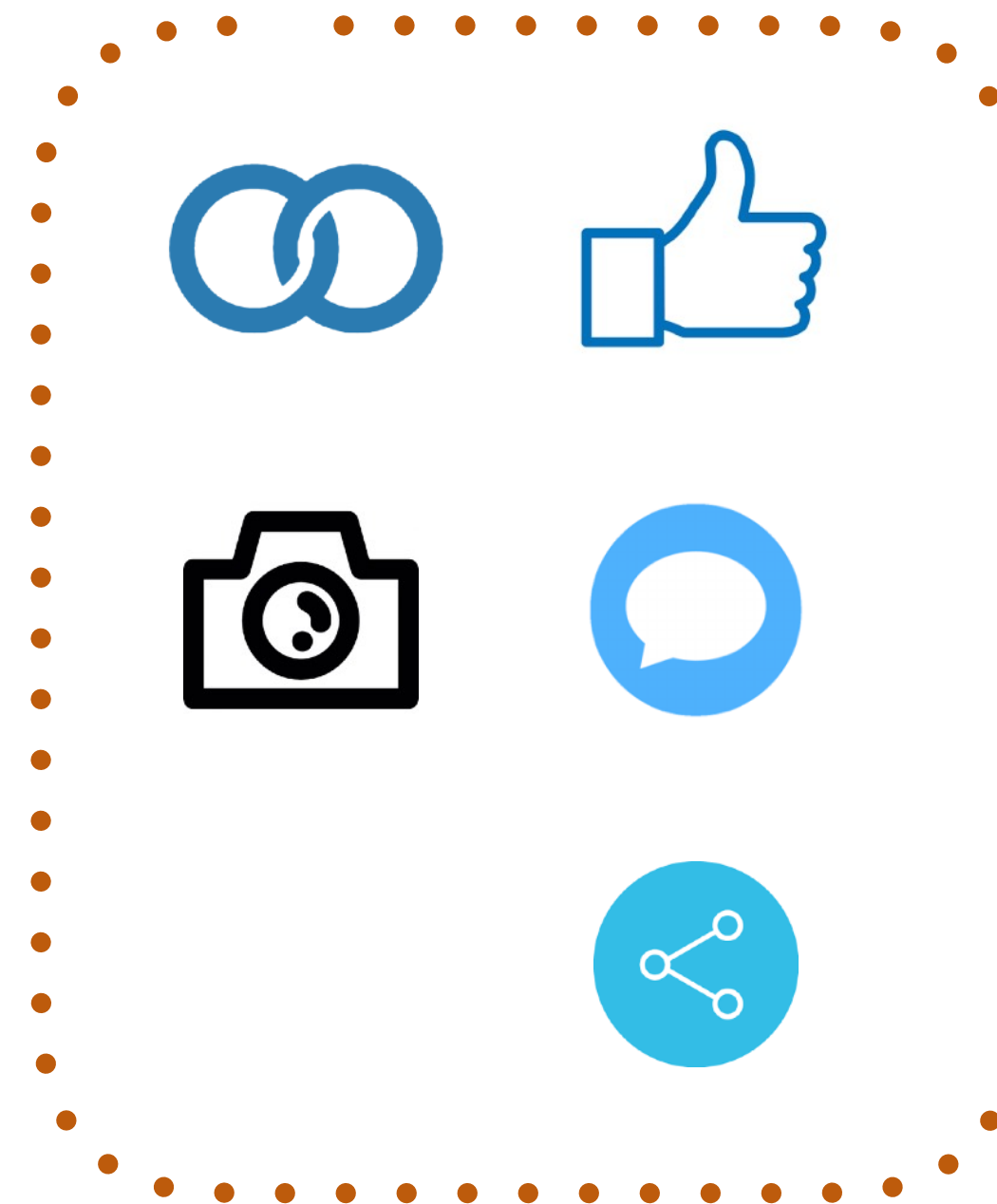
- ・ パフォーマンス 
- ・ オペレーションコスト 

パフオーマンス



# パフォーマンス問題

ユーザアクティビティ



レーティングデータ



約 10000 件 / min



1分間のアクティビティが  
1時間たっても処理できない 😓

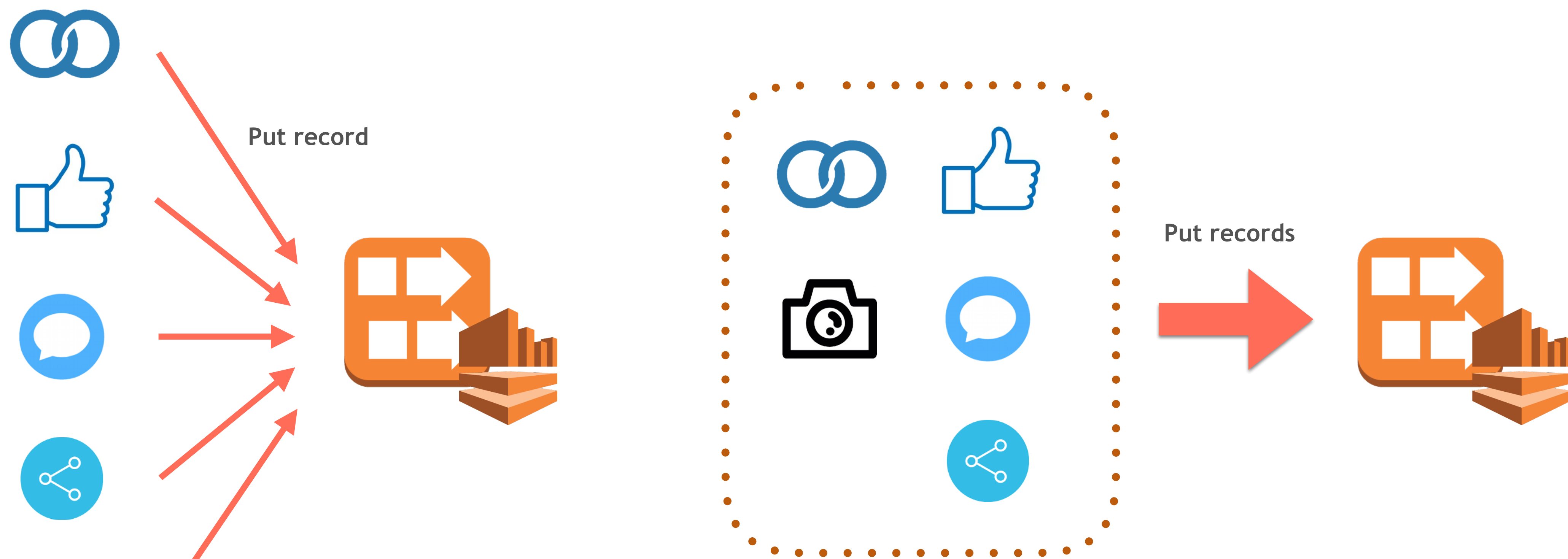
どうしたか？

# 解決方法

 Kinesis Streams	Put Recordsでリクエストをまとめる
 Lambda	メモリ設定でリソースを増やす
 DynamoDB	Batch writeでまとめて書き込み

# Before


# After



Put recordsでまとめてリクエスト

▼ Advanced settings

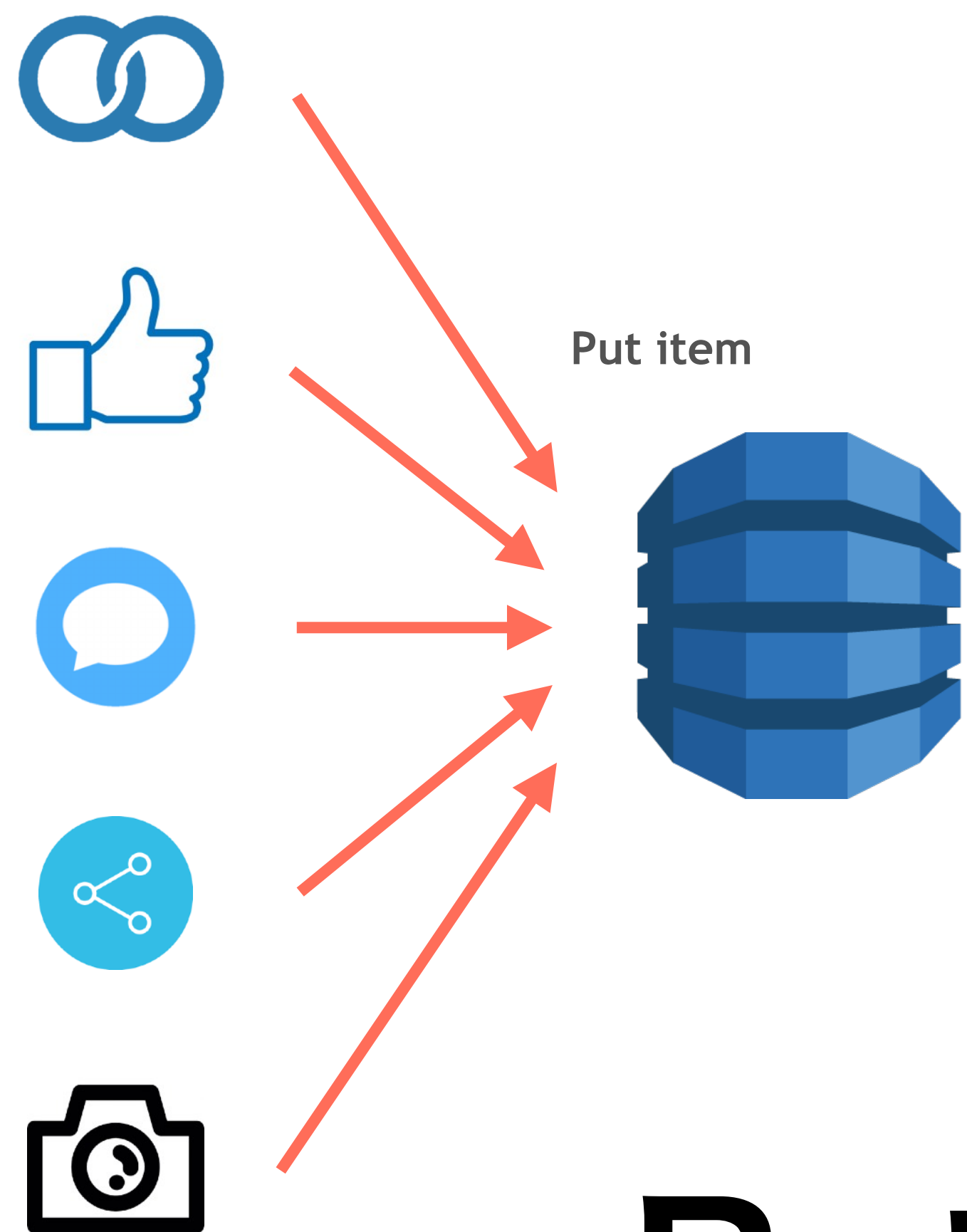
These settings allow you to control the code execution performance and costs for your Lambda function. Changing your resource settings (by selecting memory) or changing the timeout may impact your function cost. [Learn more](#) about how Lambda pricing works.

Memory (MB) 128  

128<sub>MB</sub> → 1024<sub>MB</sub>

メモリ設定はコンピューティングリソースの設定

# Before



# After



# Batch writeで一括保存




# パフォーマンス

## 改善 ✨

# オペレーション コスト

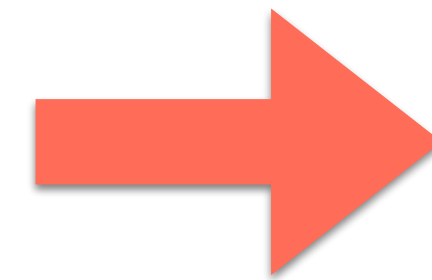


# Function数の増加問題



```
def execute1(records):  
    result = []  
    for record in records:  
        result.append(record+1)  
    return result  
  
def execute2(records):  
    result = []  
    for record in records:  
        result.append(record+2)  
    return result  
  
def execute3(records):  
    result = []  
    for record in records:  
        result.append(record+3)  
    return result  
  
def main(event, context):  
    execute1(event['Records'])  
    execute2(event['Records'])  
    execute3(event['Records'])  
    return result
```

処理の単純化したい



```
def execute1(records):  
    result = []  
    for record in records:  
        result.append(record+1)  
    return result  
  
def main(event, context):  
    execute1(event['Records'])  
    return result
```

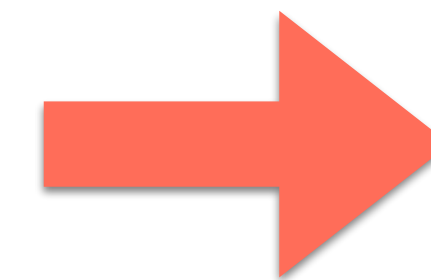


```
def execute2(records):  
    result = []  
    for record in records:  
        result.append(record+2)  
    return result  
  
def main(event, context):  
    execute2(event['Records'])  
    return result
```



```
def execute3(records):  
    result = []  
    for record in records:  
        result.append(record+3)  
    return result  
  
def main(event, context):  
    execute3(event['Records'])  
    return result
```

Function数の増加



```
def execute1(records):  
    result = []  
    for record in records:  
        result.append(record+1)  
    return result  
  
def main(event, context):  
    execute1(event['Records'])  
    return result
```



```
def execute2(records):  
    result = []  
    for record in records:  
        result.append(record+2)  
    return result  
  
def main(event, context):  
    execute2(event['Records'])  
    return result
```

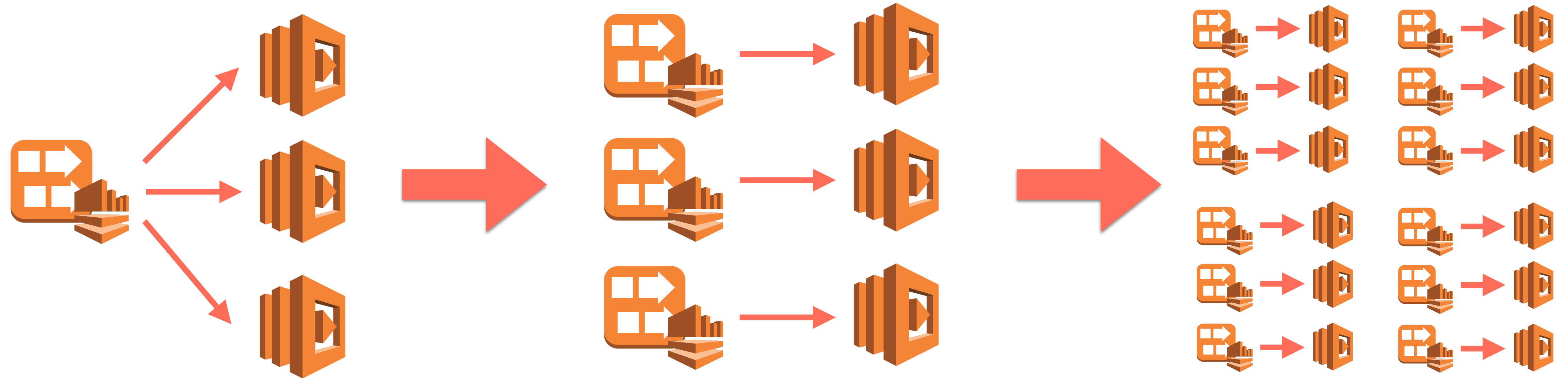


```
def execute3(records):  
    result = []  
    for record in records:  
        result.append(record+3)  
    return result  
  
def main(event, context):  
    execute3(event['Records'])  
    return result
```

管理しきれない

ソースコード管理とFunction数の  
トレードオフを解決する

# ストリーム - コンシューマ 問題



ReadProvisioned  
ThroughputExceeded が  
発生しやすくなる

ストリーム数の増加

管理しきれない &  
コスト増

## ストリームとコンシューマのバランスをとる

どうしたか？

# 解決方法



Lambda

ストリームの判別により、  
Lambdaを削減する



Kinesis  
Streams

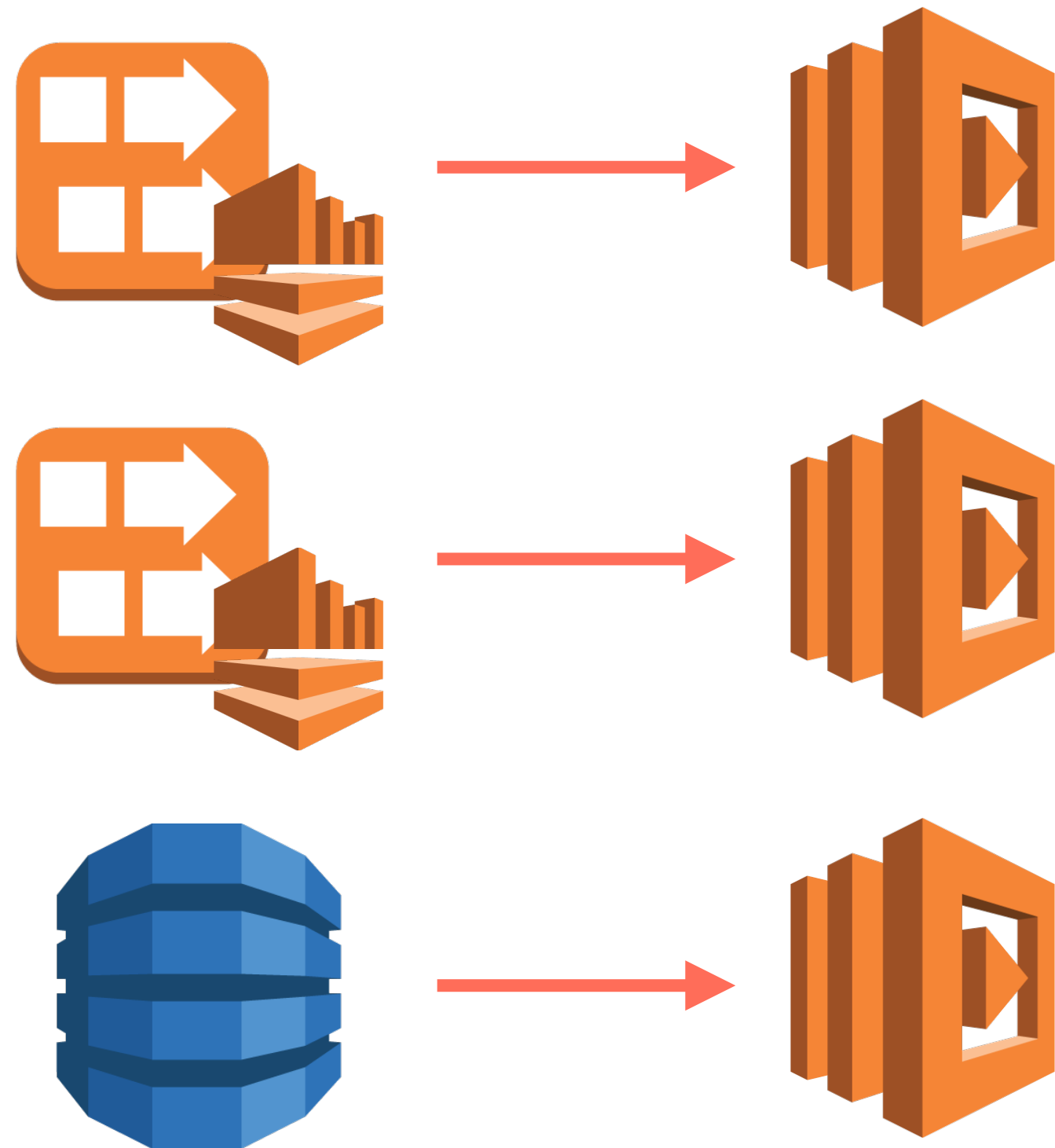
格納するパラメータを工夫して、  
StreamとLambdaを削減する



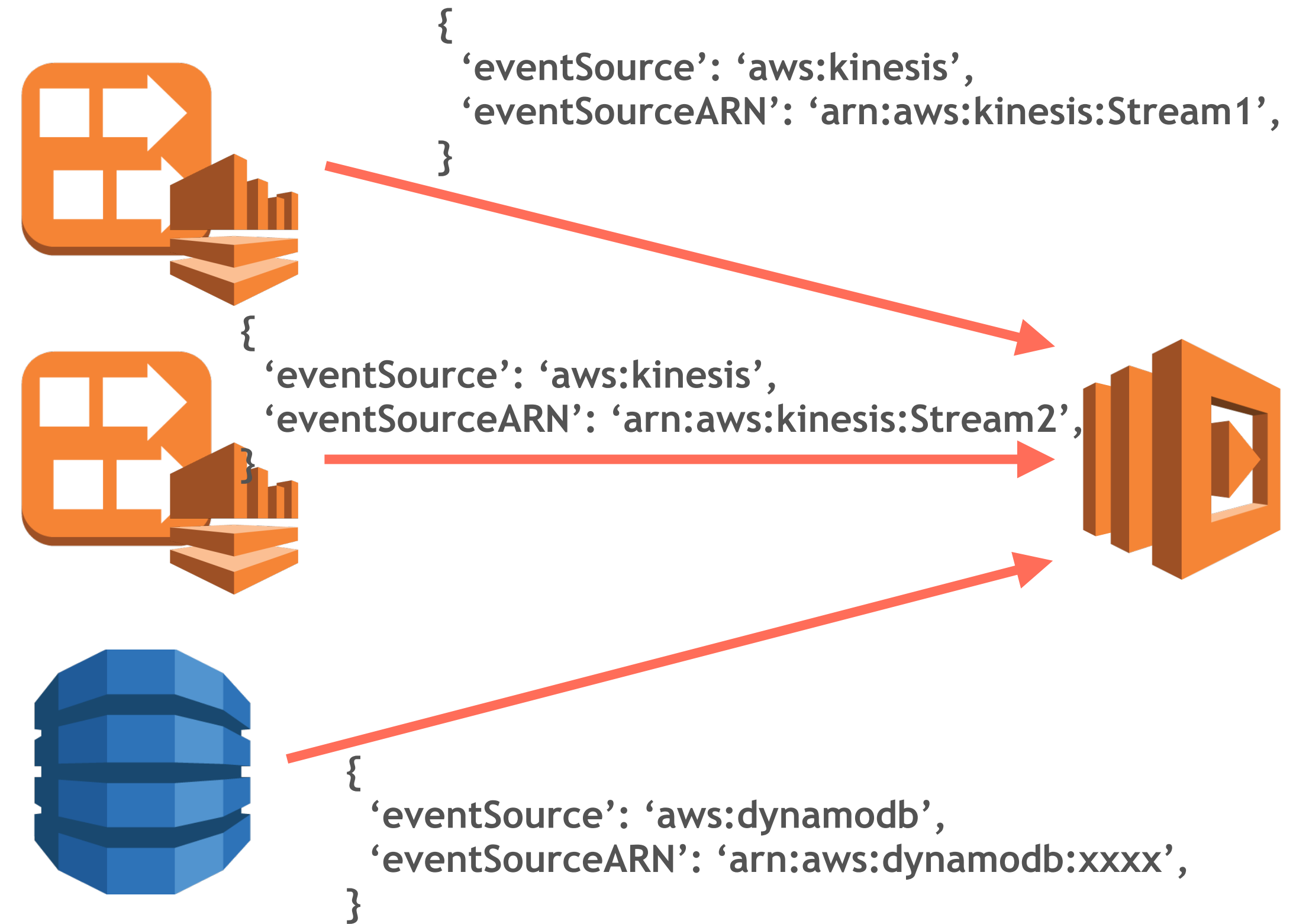
ストリームの

判別 ✨

異なるストリームから  
同じような処理をさせたいケース



Lambdaをまとめ、ストリームを判別



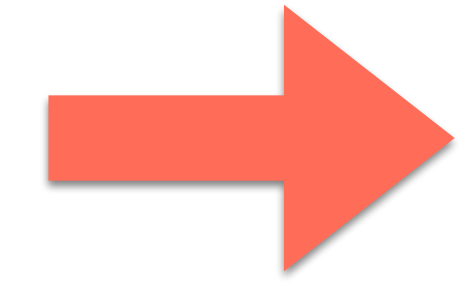
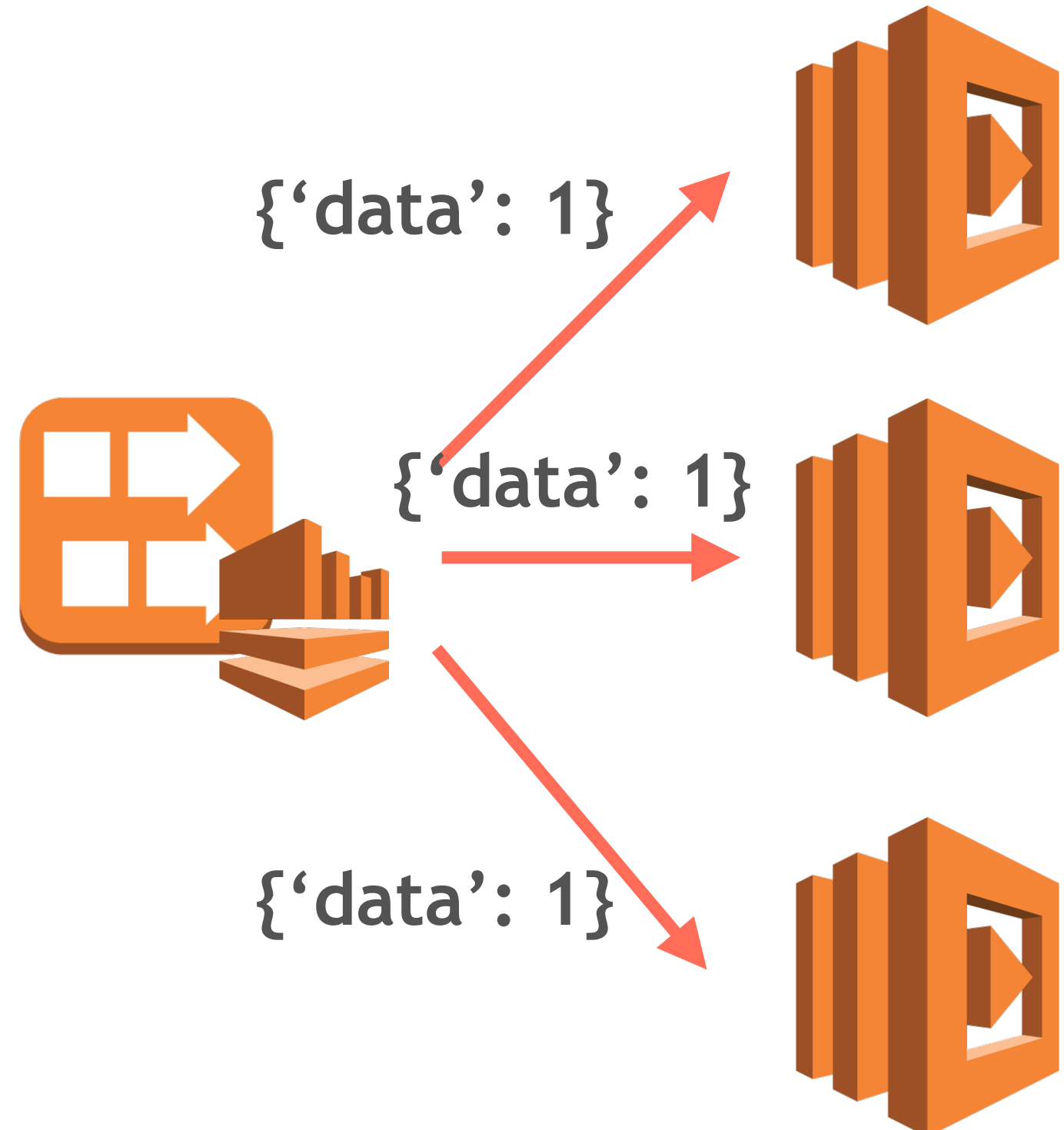
どのストリームかを判別し、処理を分岐



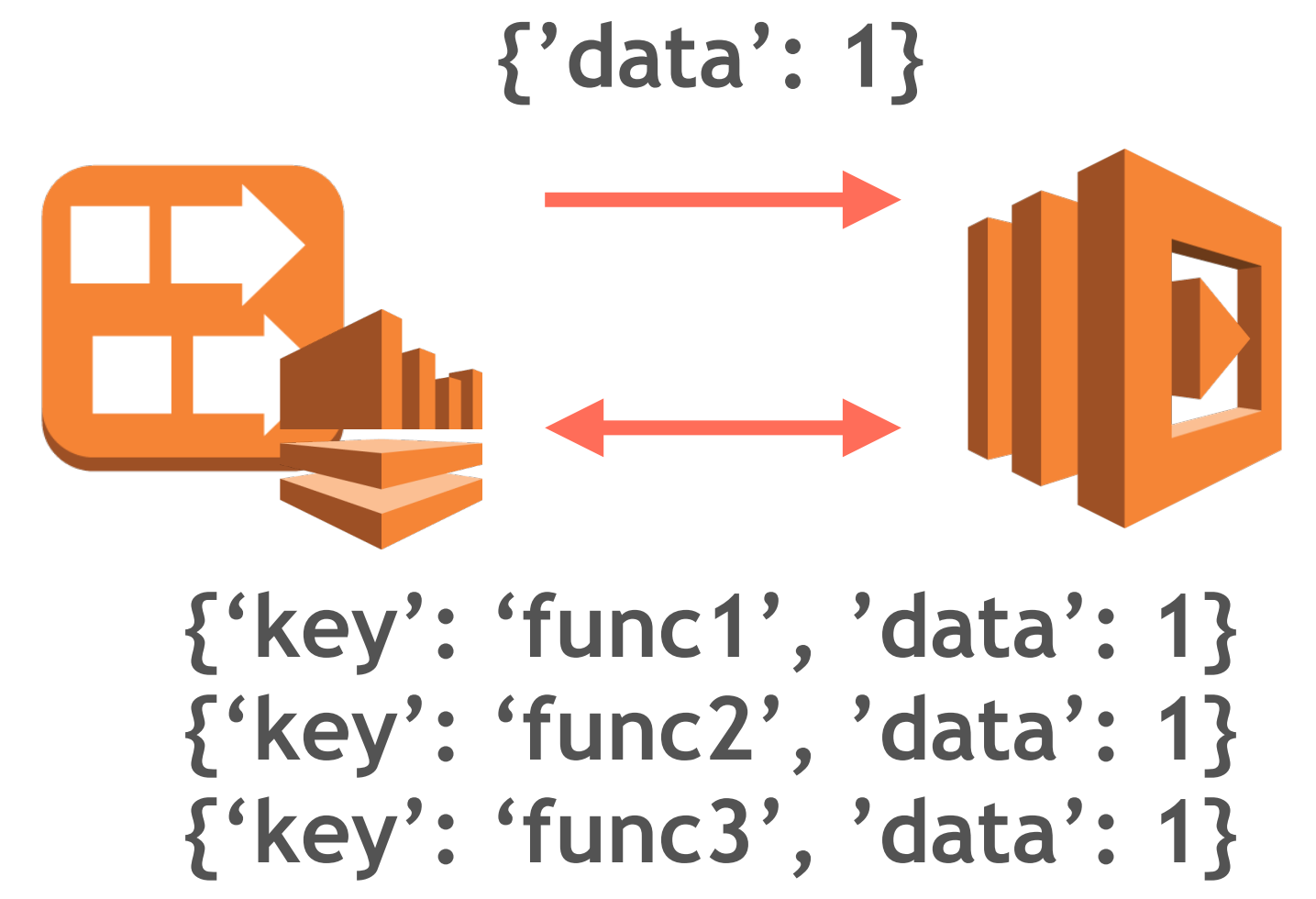
パラメータを

工夫 ✨

同じパラメータで  
異なる処理をさせたいケース



Streamを書き戻す  
(分身の術)



# パラメータにより処理を分岐






最小限で



管理しやすく ✨

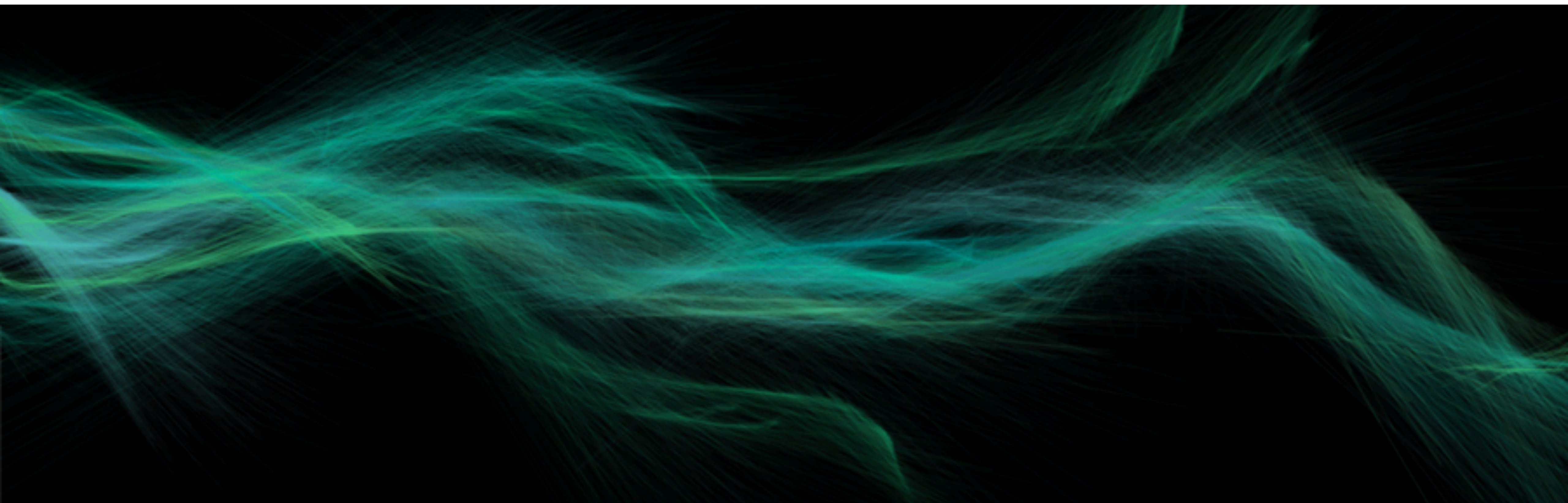
・ パフォーマンスマンス 

・ オペレーションコスト 

サーバーレス化 🎉

リアルタイム化 🎉

“リアルタイム”



リコメンデーションエンジン

# 3. リコメンドデータ 洗い替え

残る課題

レーディングデータの  
陳腐化

# 原因

1. Eight本サービス側のデータ構造の変更
2. データ不整合の発生
3. リコメンドアルゴリズムの変更

実際に発生 🤯



# 今まで頑張って蓄積したものは無に還る

ALTER TABLE  
とかないので



誰が	Aさん	Xさん
誰に	Bさん	さん
つながり	がって	...
いいね回数		...
メッセージ回数		...
投稿シ	1回	
FBつながり	なし	...

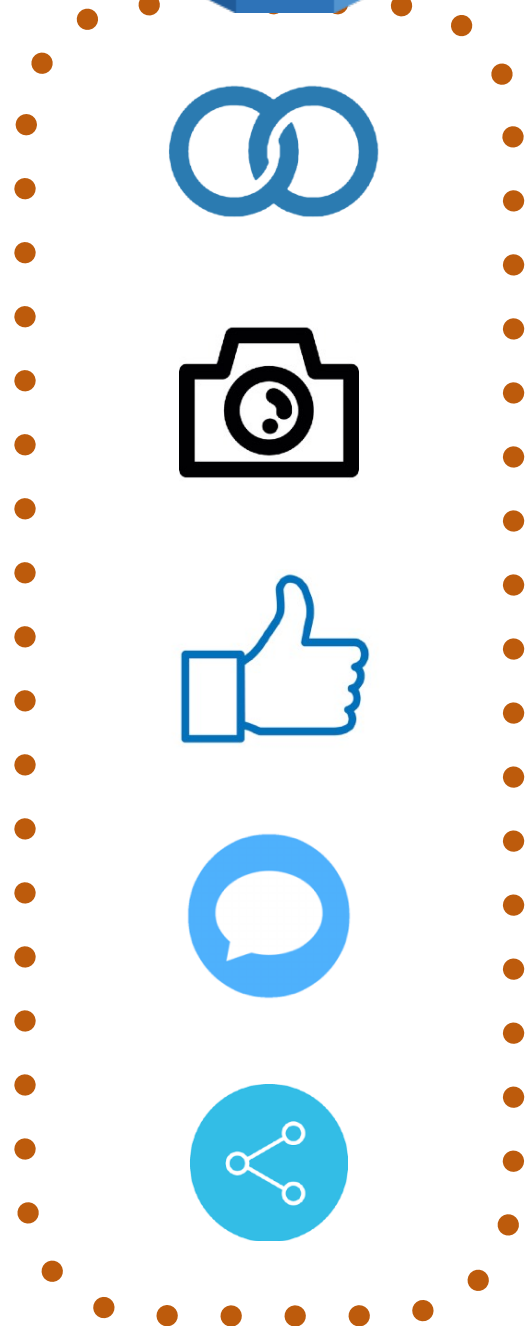
どうしたか？



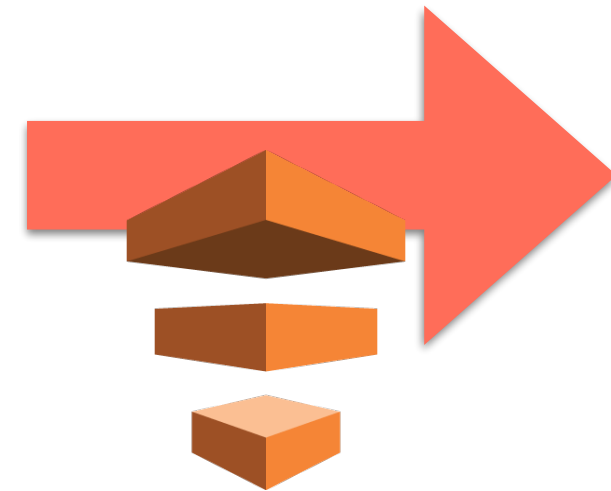
全過去ログを集計して  
レーティングデータを  
作り直す✨

# Data Pipelineを利用

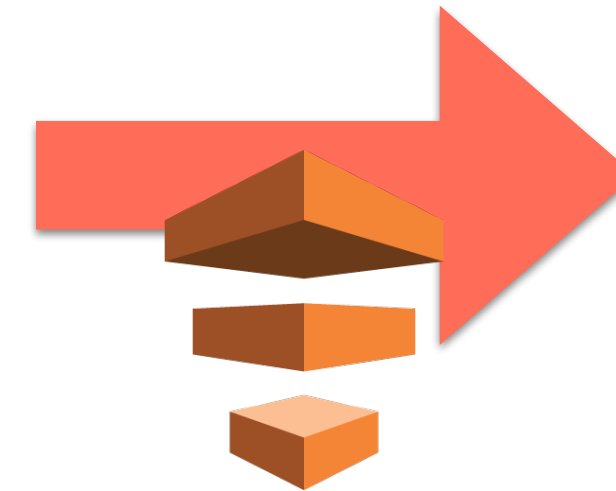
Redshift



総Item数: 5000万超



Redshift  
Copy  
Activity

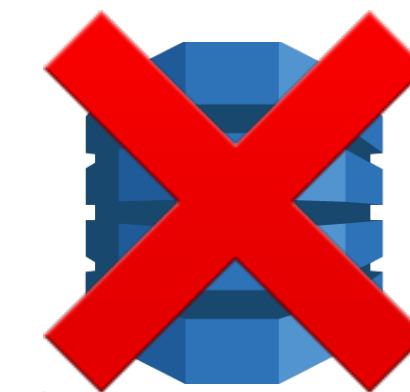


Hive  
Activity

新テーブル



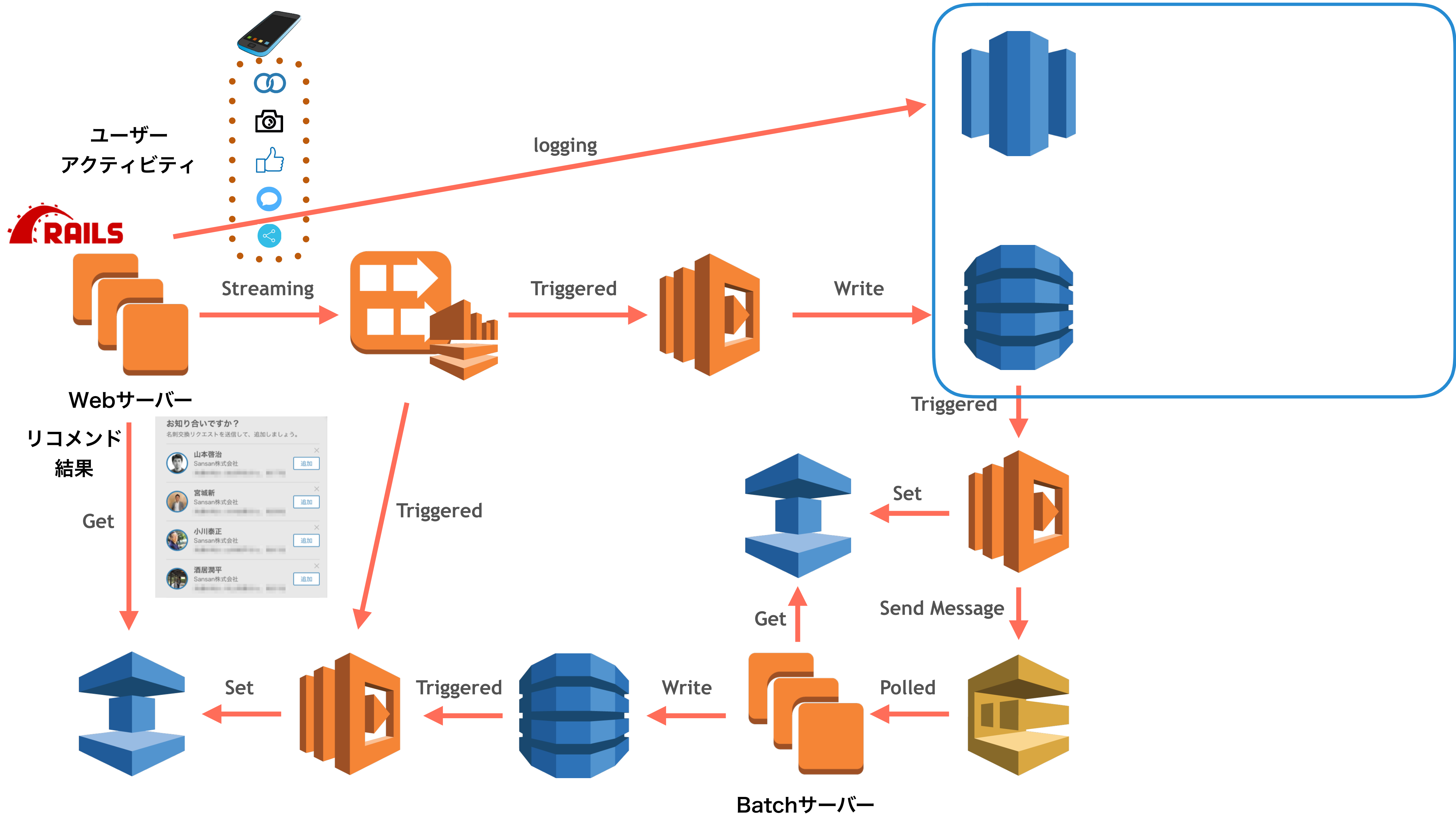
Write Capacity:  
10000  
に設定して  
数時間かかる

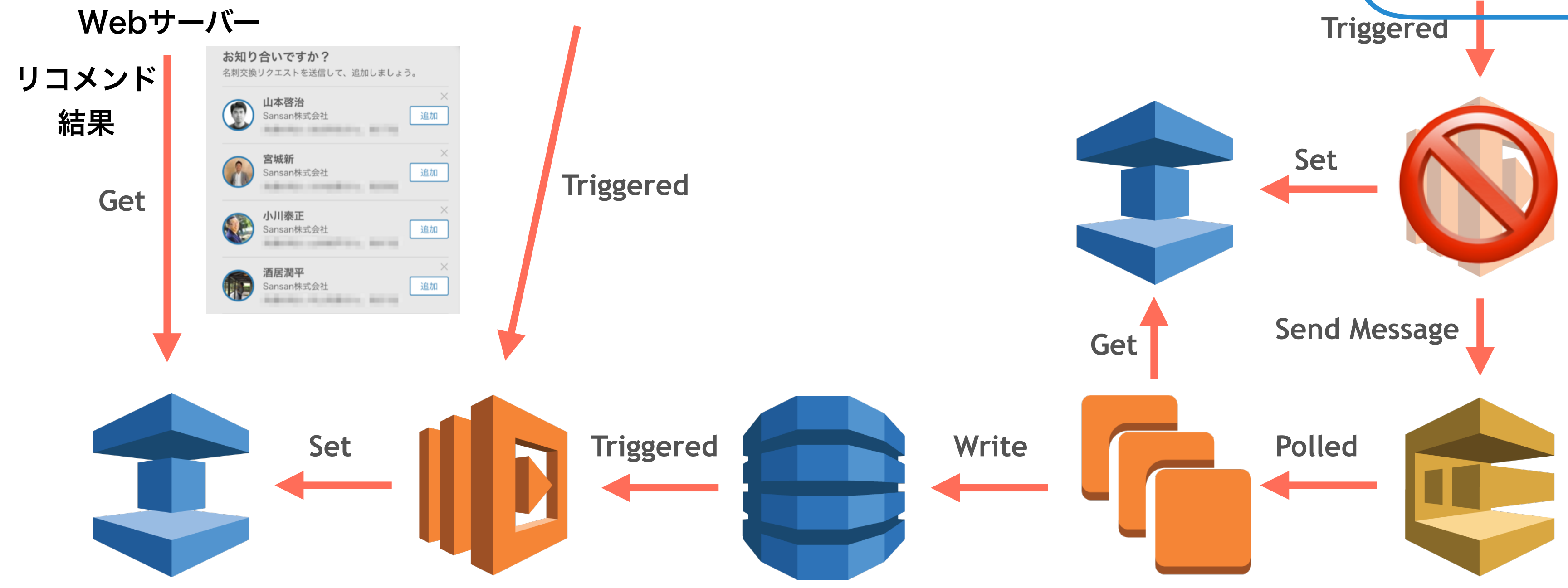
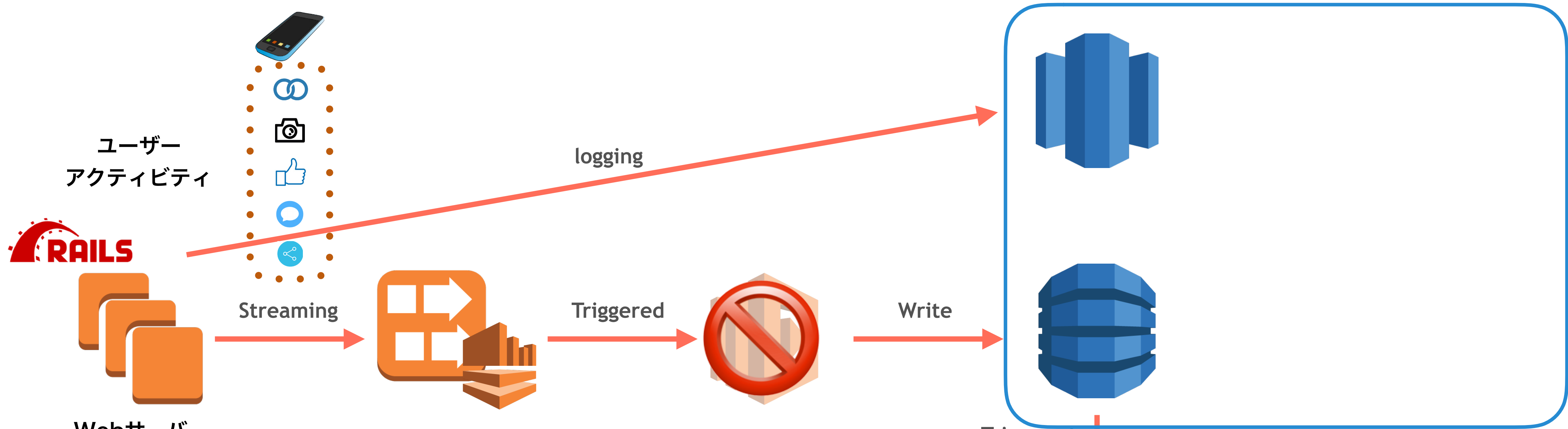


旧テーブル

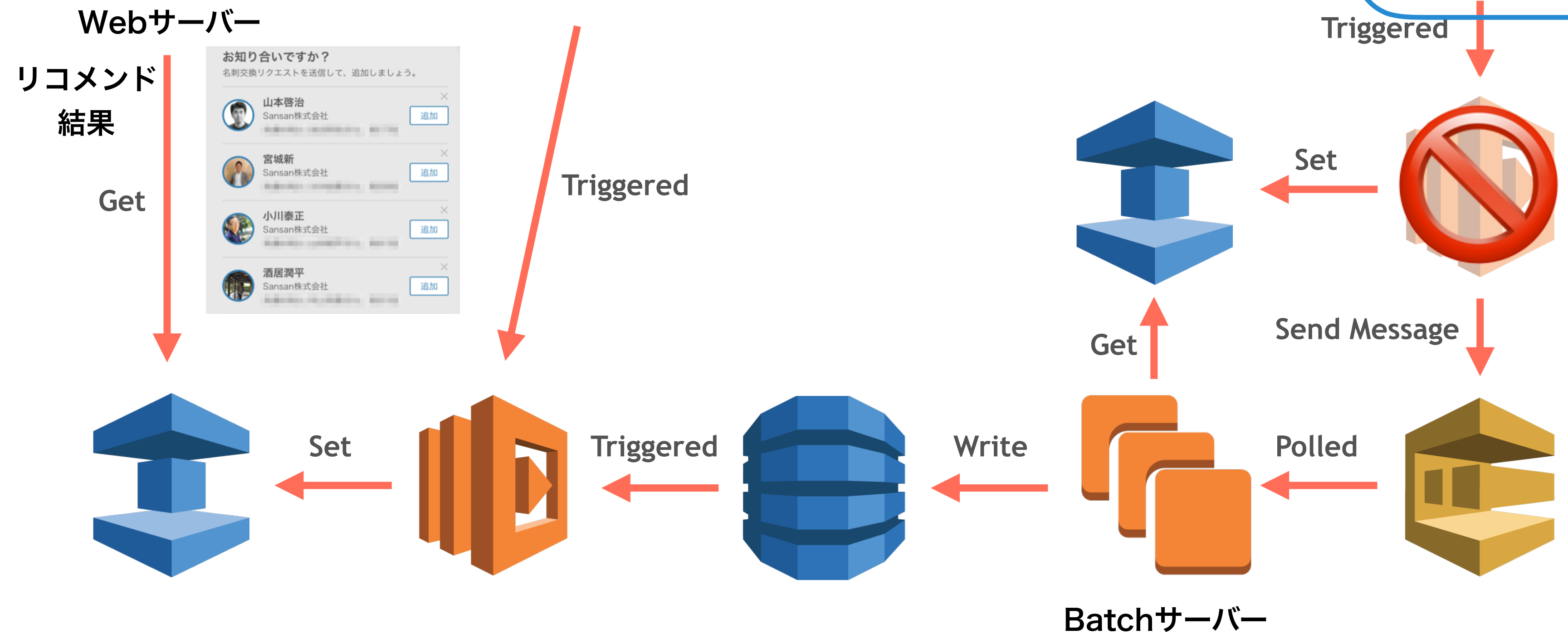
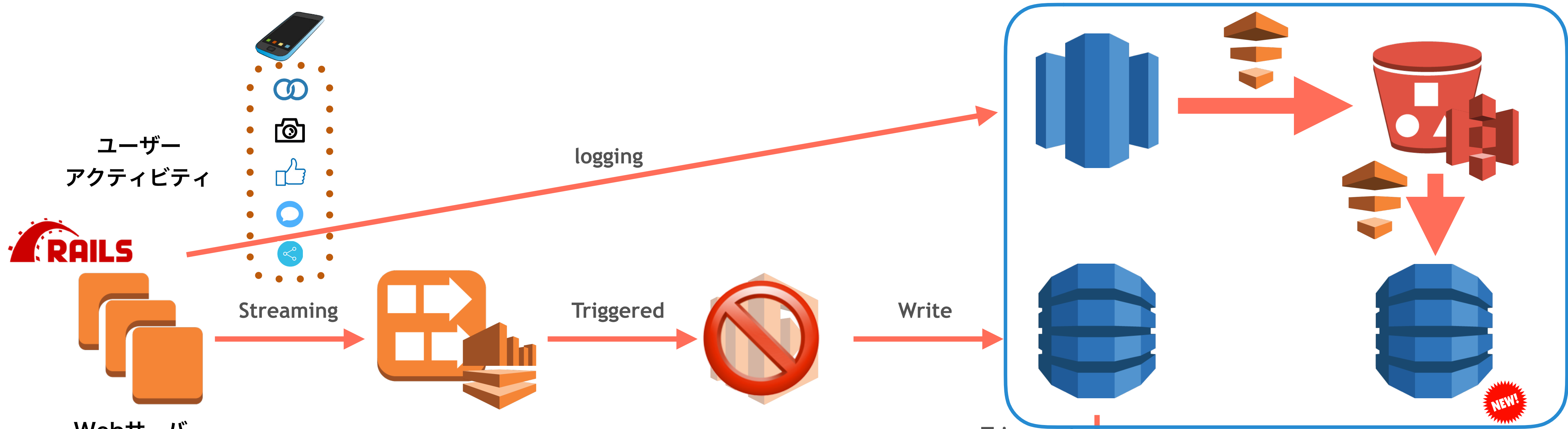
(不要になったら削除)

システム全体で考えると



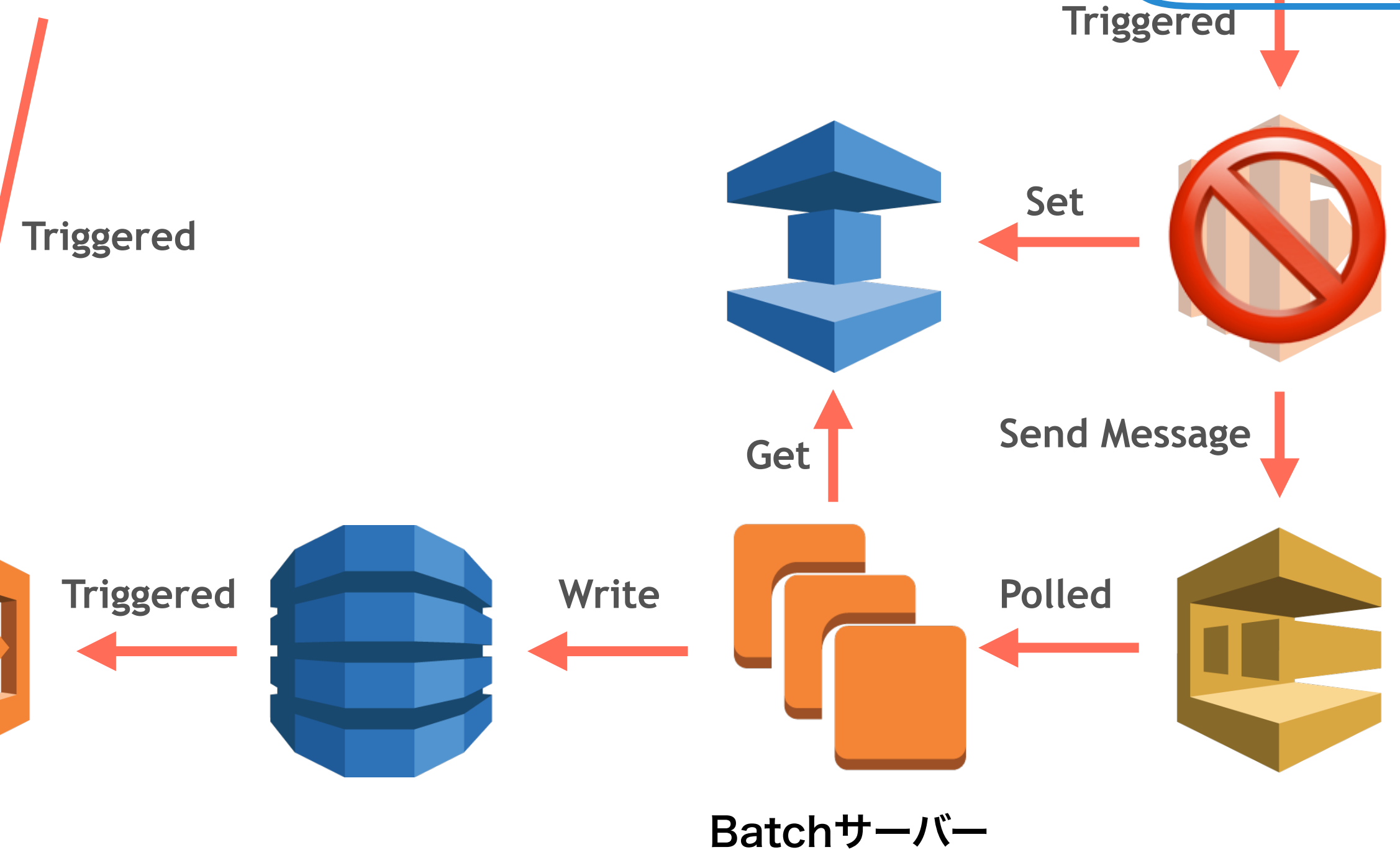
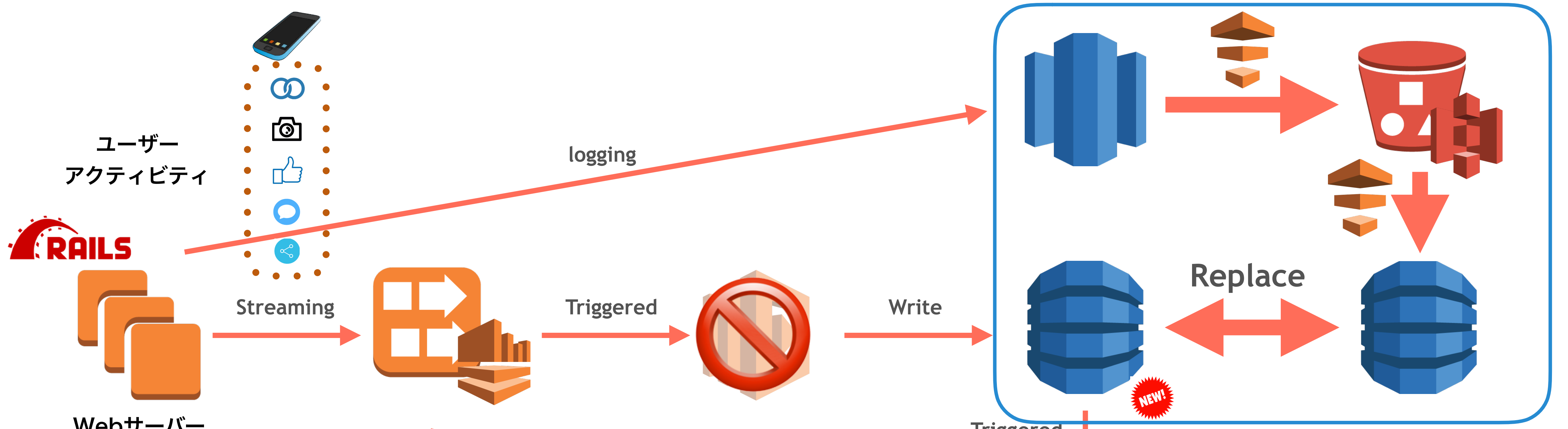


# 1. Lambda停止

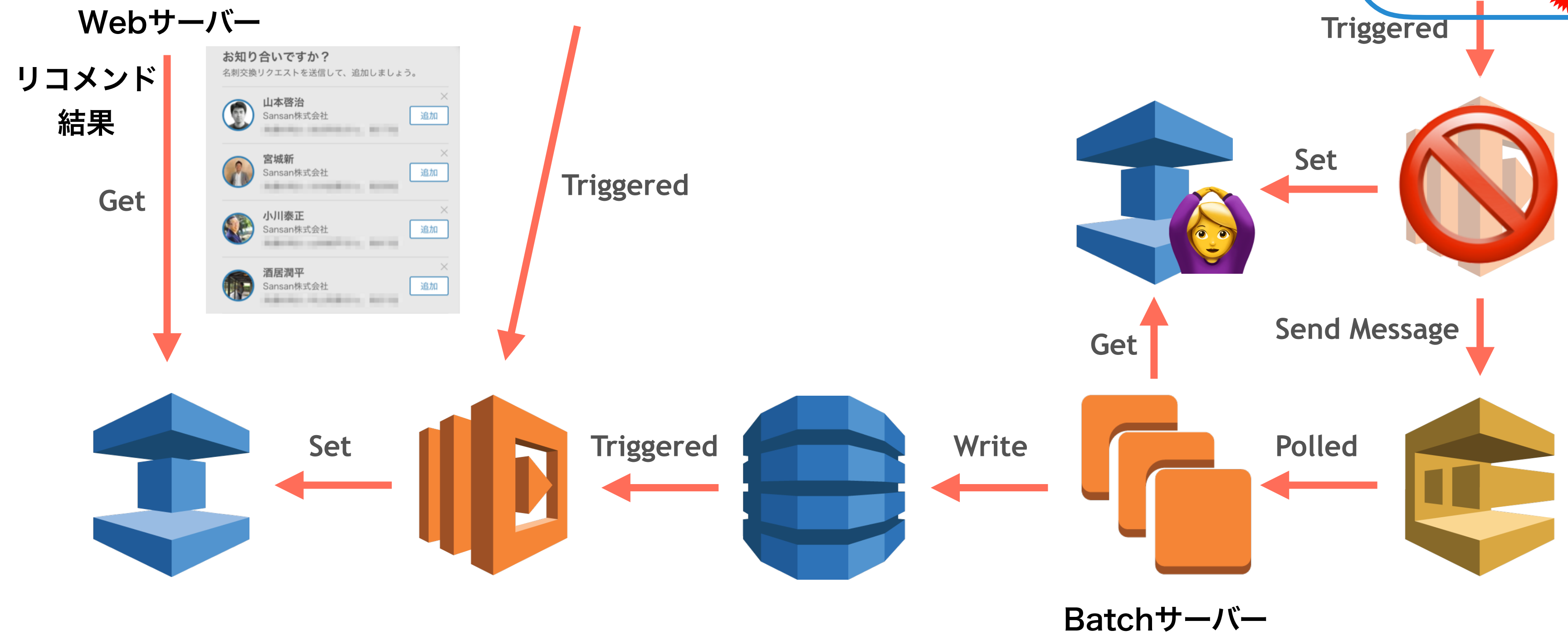
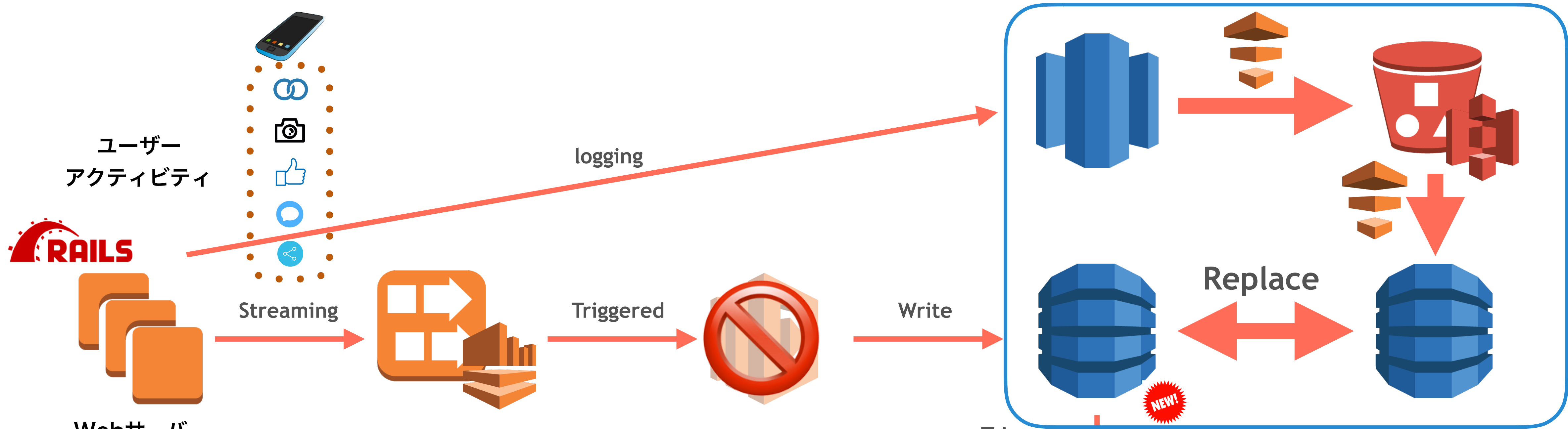


1. Lambda停止
2. 新データ生成

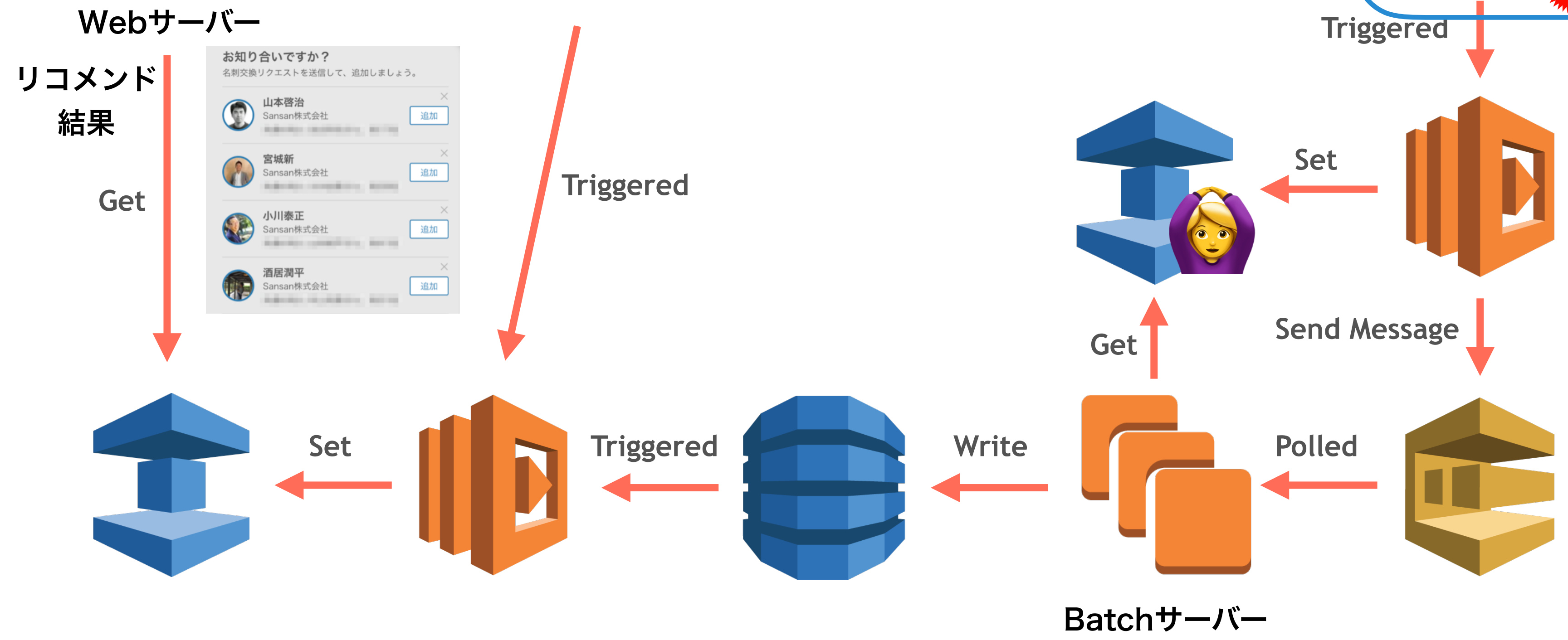
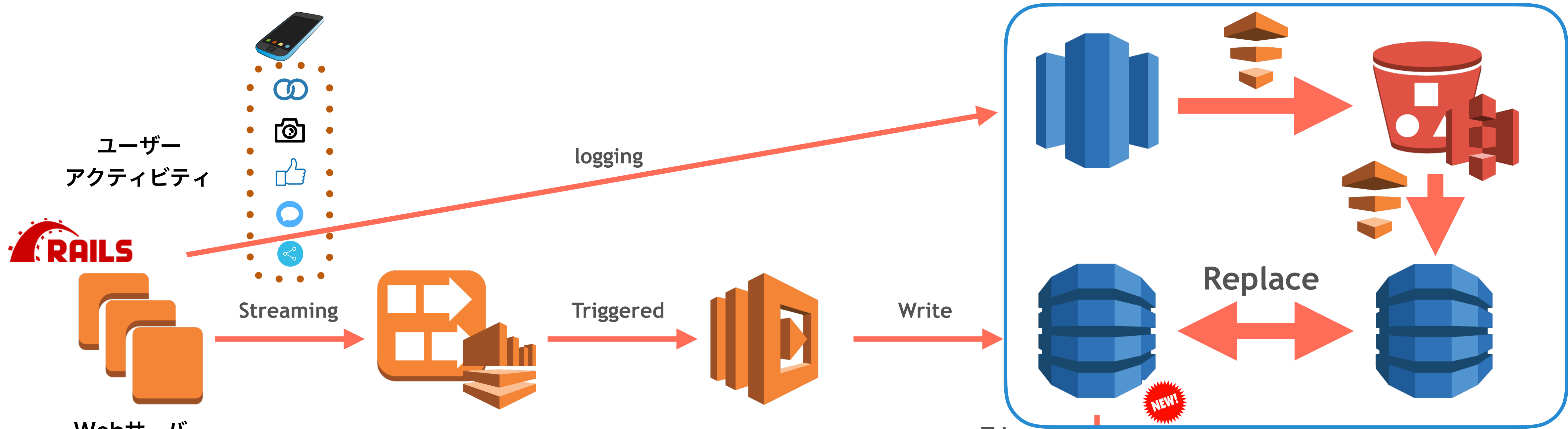




1. Lambda停止
2. 新データ生成
3. テーブル入れ替え




1. Lambda停止
2. 新データ生成
3. テーブル入れ替え
4. キャッシュ  
ウォームアップ



1. Lambda停止
2. 新データ生成
3. テーブル入れ替え
4. キャッシュ  
ウォームアップ
5. Lambda再開

# 心臓バイパス手術のよう



しかも 

# 対象は3テーブル存在

レーティングデータ1  
Item数: 約6500万




レーティングデータ2  
Item数: 約5000万



レーティングデータ3  
Item数: 約250万



## 指定したもののだけ洗い替えたい



こんなの  
手で

やってられない

**ダウンタイム無しで行うには  
ワークフロー管理が必須**





サーバーレスで絶対完結したい



昨年 12月

# 奇跡的なタイミングで

Open in archives  
Dec 2nd, 2016 at 10:44:04 AM

10:44 AM ☆

@yotaro <http://dev.classmethod.jp/cloud/aws/aws-step-functions/> 昨日の話、実はこれでよかったですか？

Developers.IO | AWS/iOS技術者の必読メディア：クラスメソッド株式会社ブログ

**【速報】新しいワークフローサービス AWS Step Functions が発表 #reinvent | Developers.IO**

昨日AWSウルトラクイズで優勝して浮かれている大栗です。本日もre:Inventに参加しておりますが、Werner Vogels氏が話す2日目のKeynoteでAWS Lambda用のワークフロー管理を行う新サービスが [...]

👍 2 🏃 1

AWS re:Invent 2016

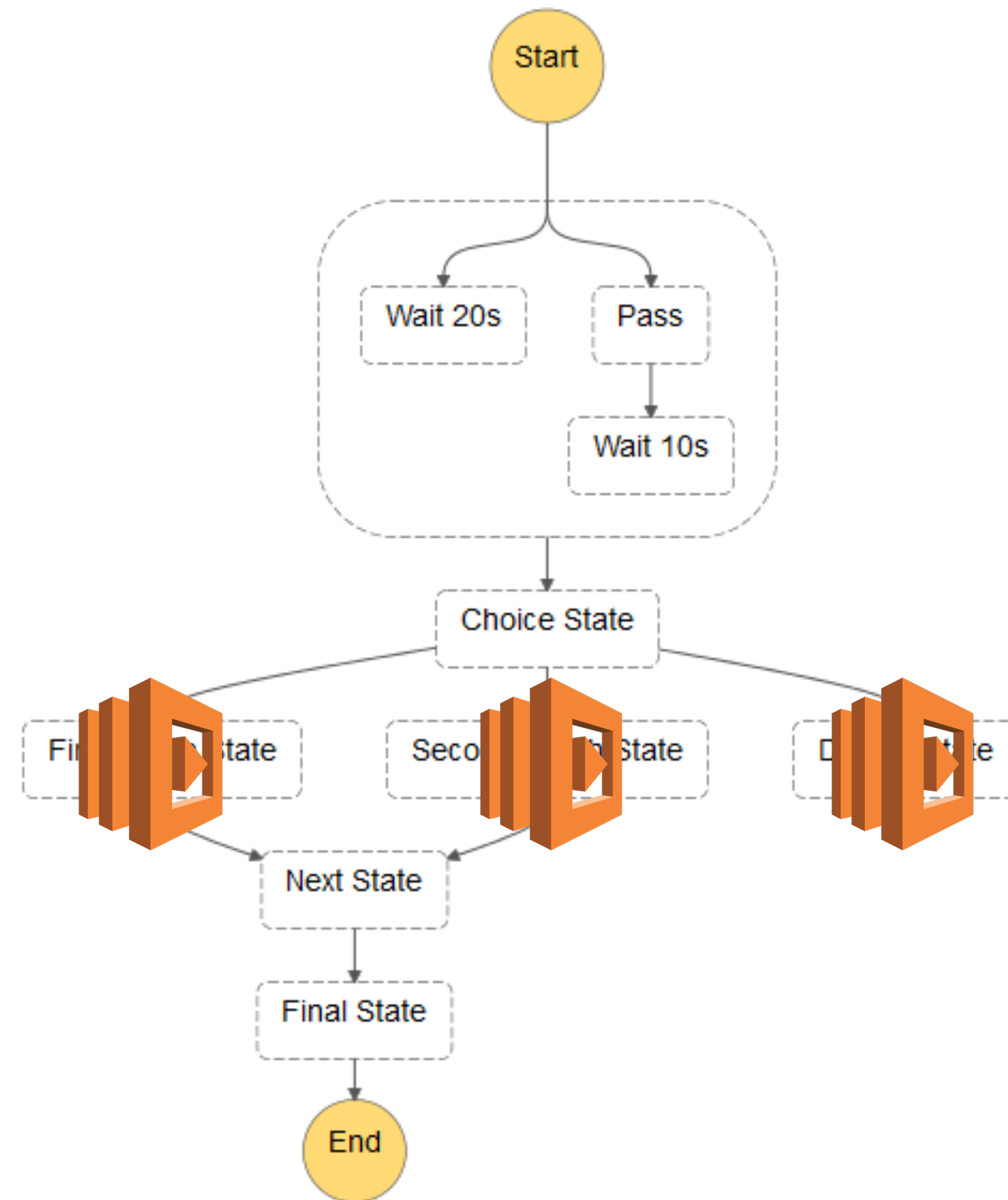
神アップデート！！

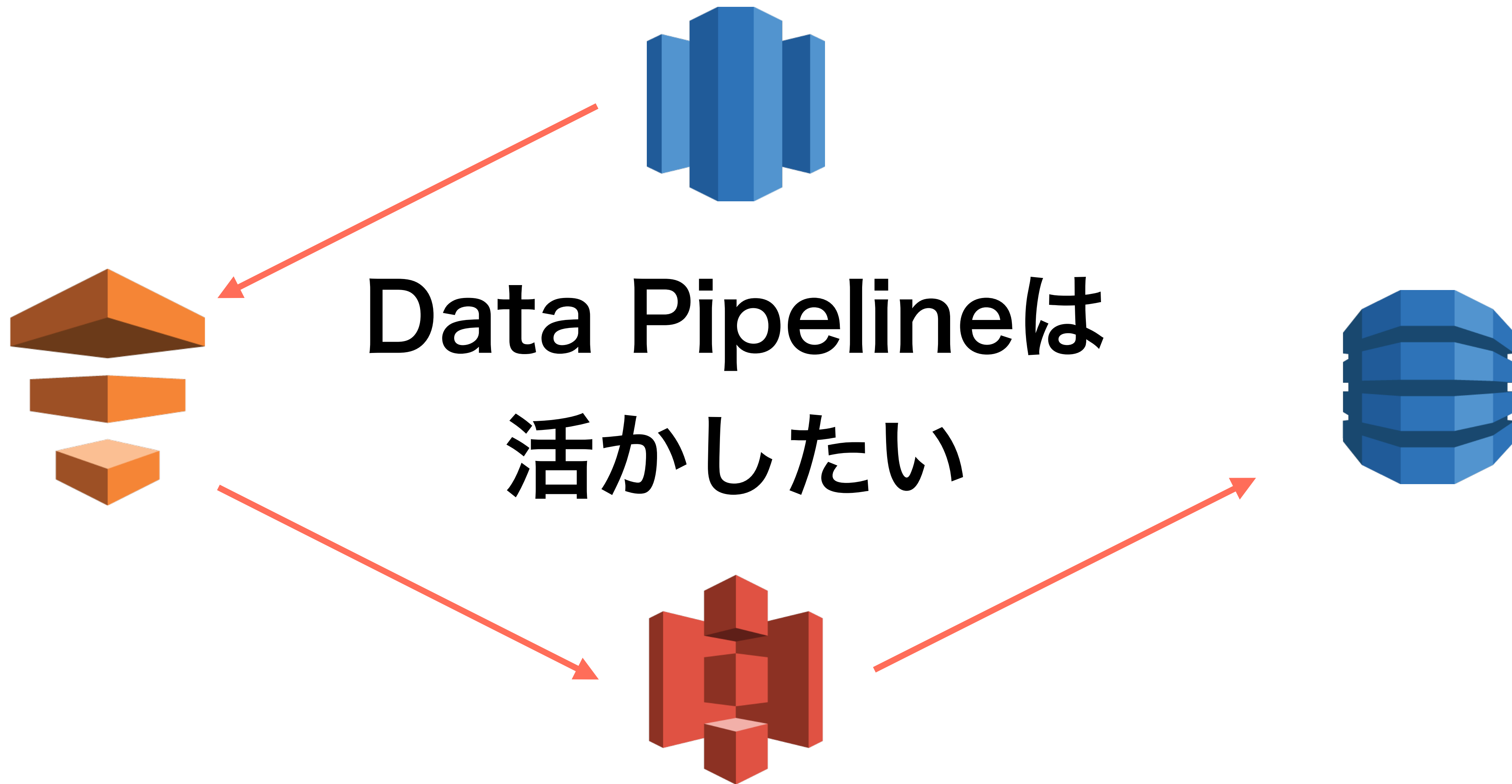


# Step Functions

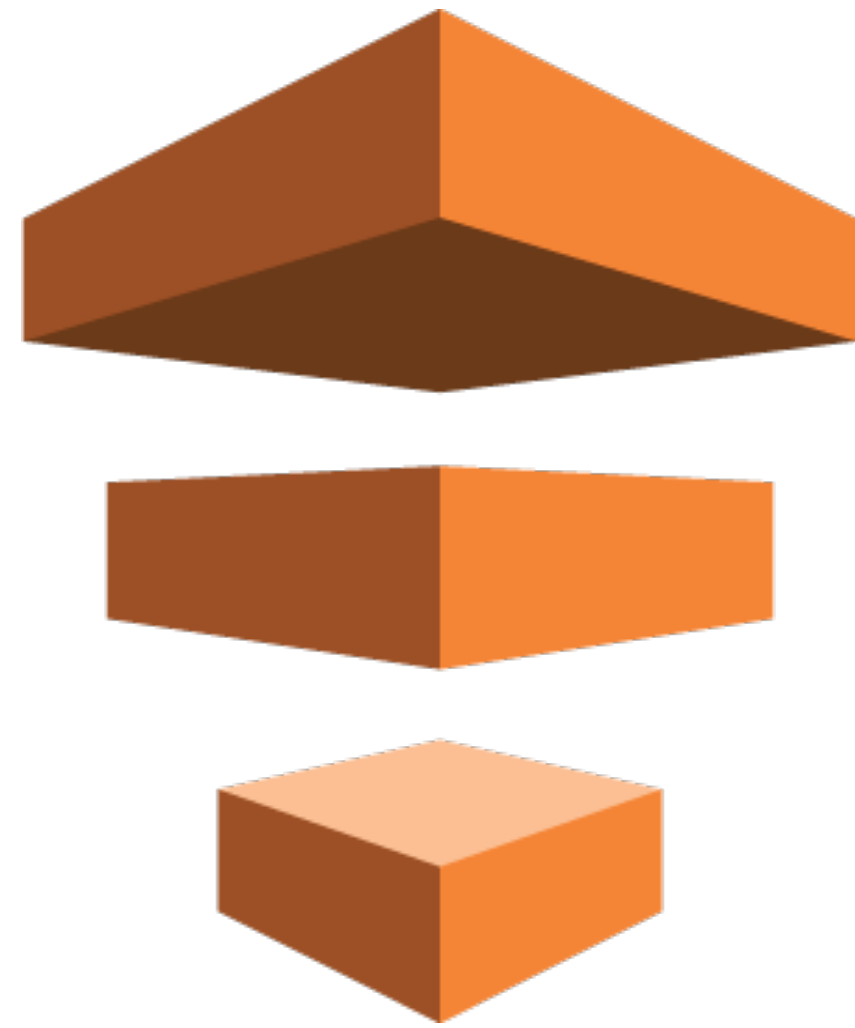


# 複数のLambda処理をまとめて ワークフロー管理できるようにするサービス





# サーバーレスでデータ洗い替え



**Data Pipeline**

**On**



**Step Functions**




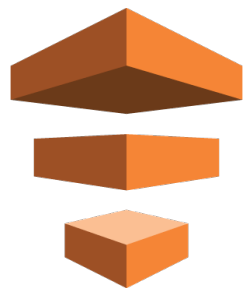



# 課題

- Step FunctionsからData Pipelineの状態管理
- LambdaのTimeout問題
- 洗い替え対象テーブルの指定方法
- キャッシュのウォームアップ問題
- ダウンタイム無しで洗い替え

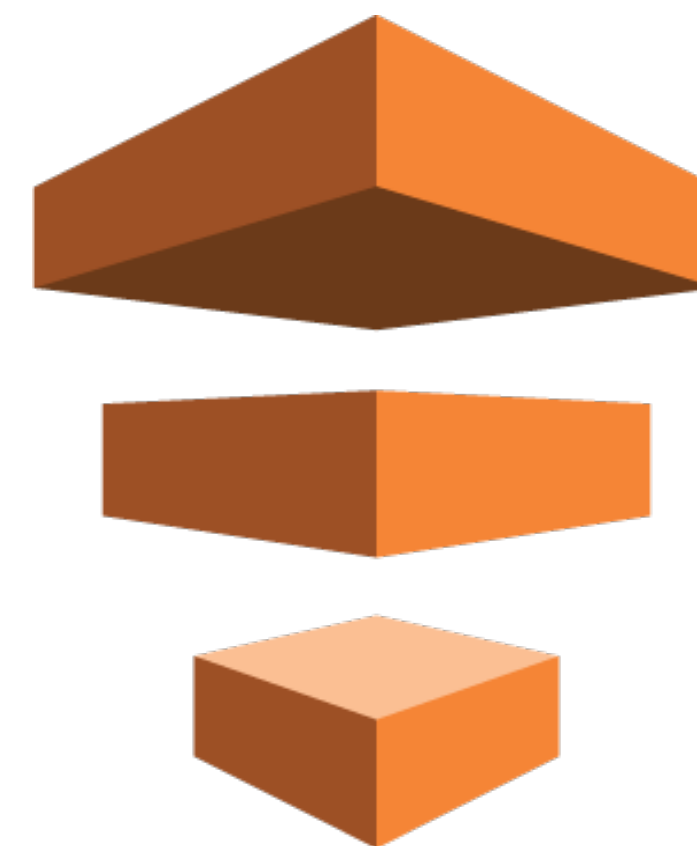
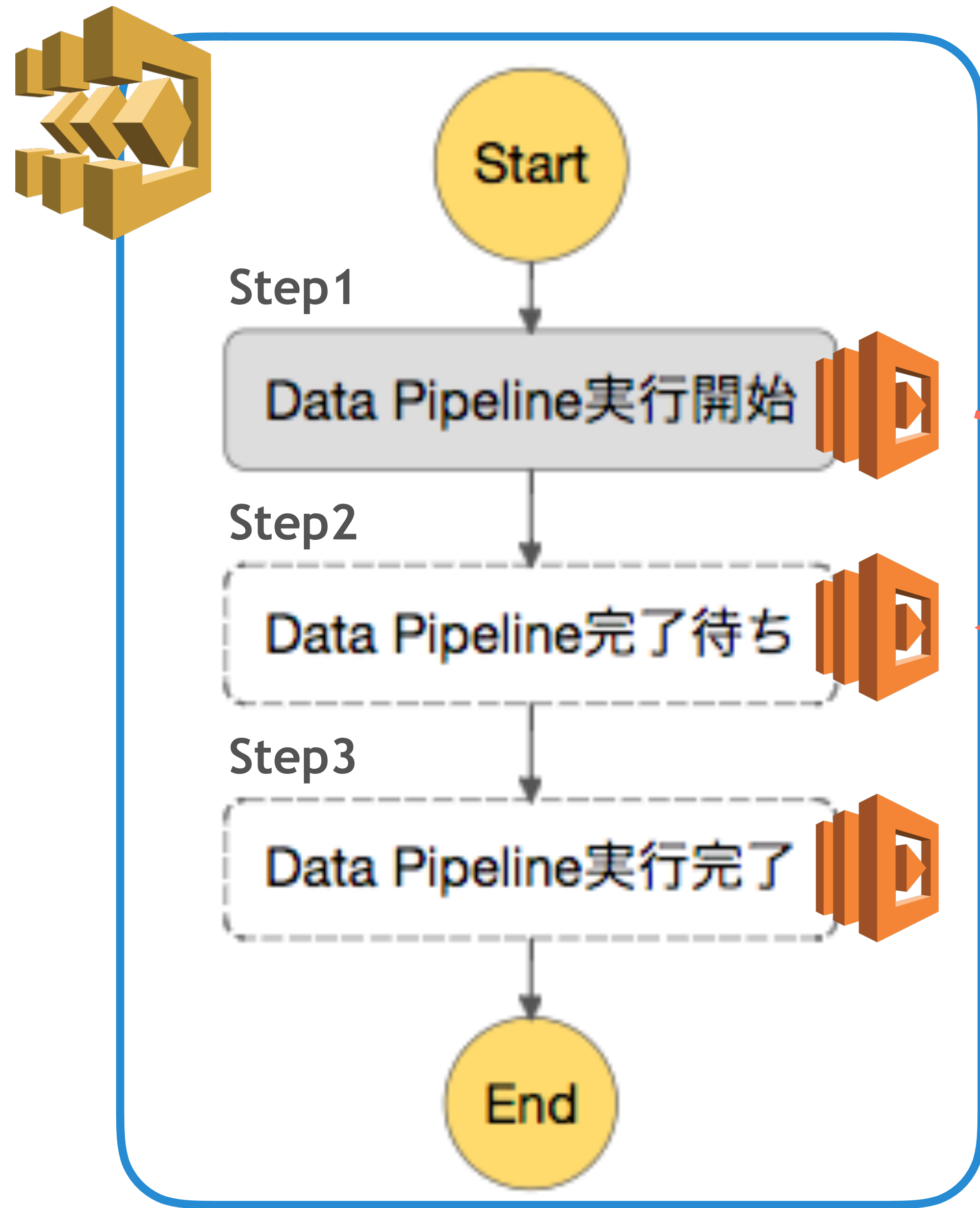


どうしたか？

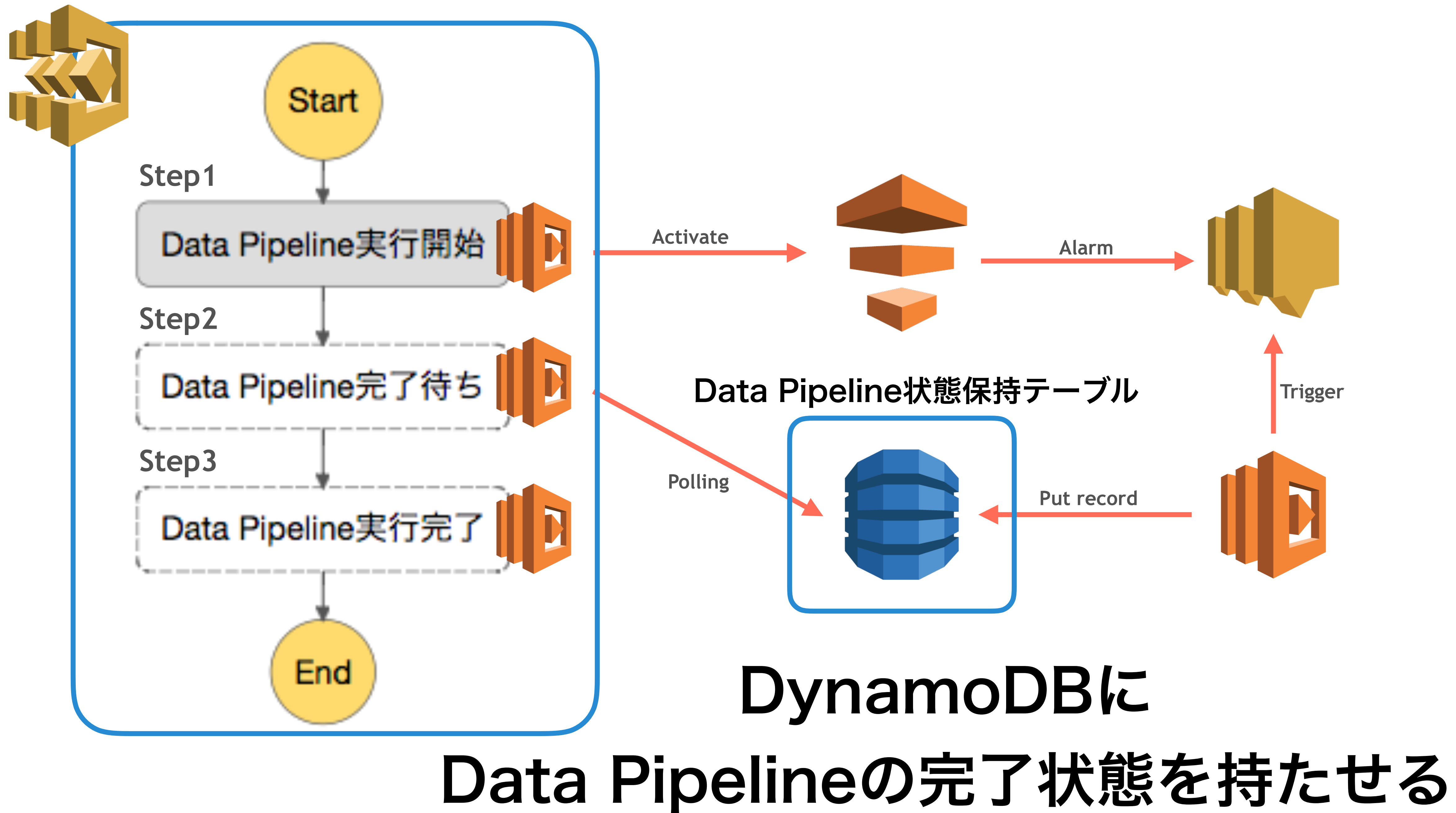
# 解決方法

Data Pipelineの状態管理	 DataPipelineの状態を保持
LambdaのTimeout問題	 Retryを活用
洗い替え対象テーブルの 指定方法	 Parallel & Choiceを活用
キャッシュの ウォームアップ問題	 +  +  で高速にウォームアップ
ダウンタイム無しで 洗い替え	 At Timestamp指定でトリガー設定

# Data Pipelineの 状態管理



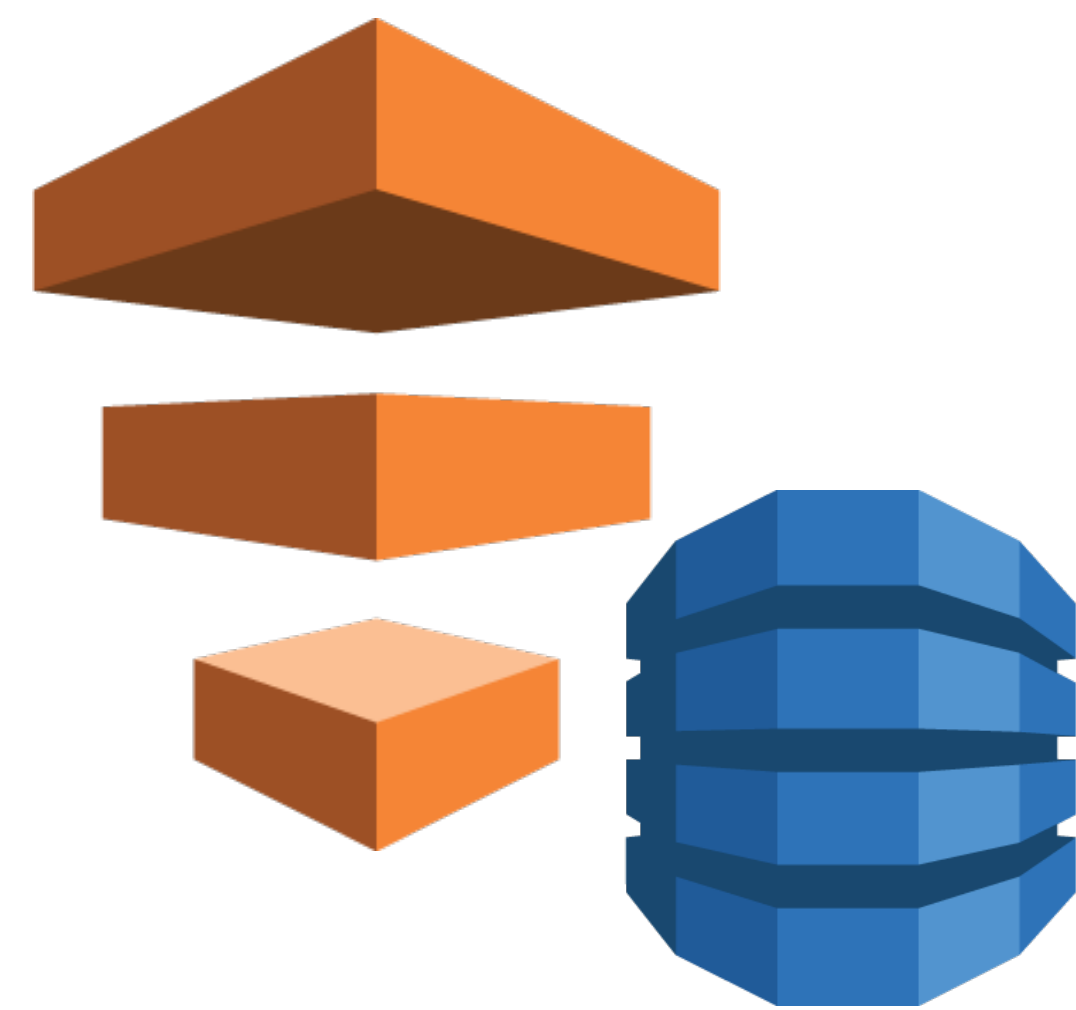
**Step Functions**  
内部の状態しか知らない😓



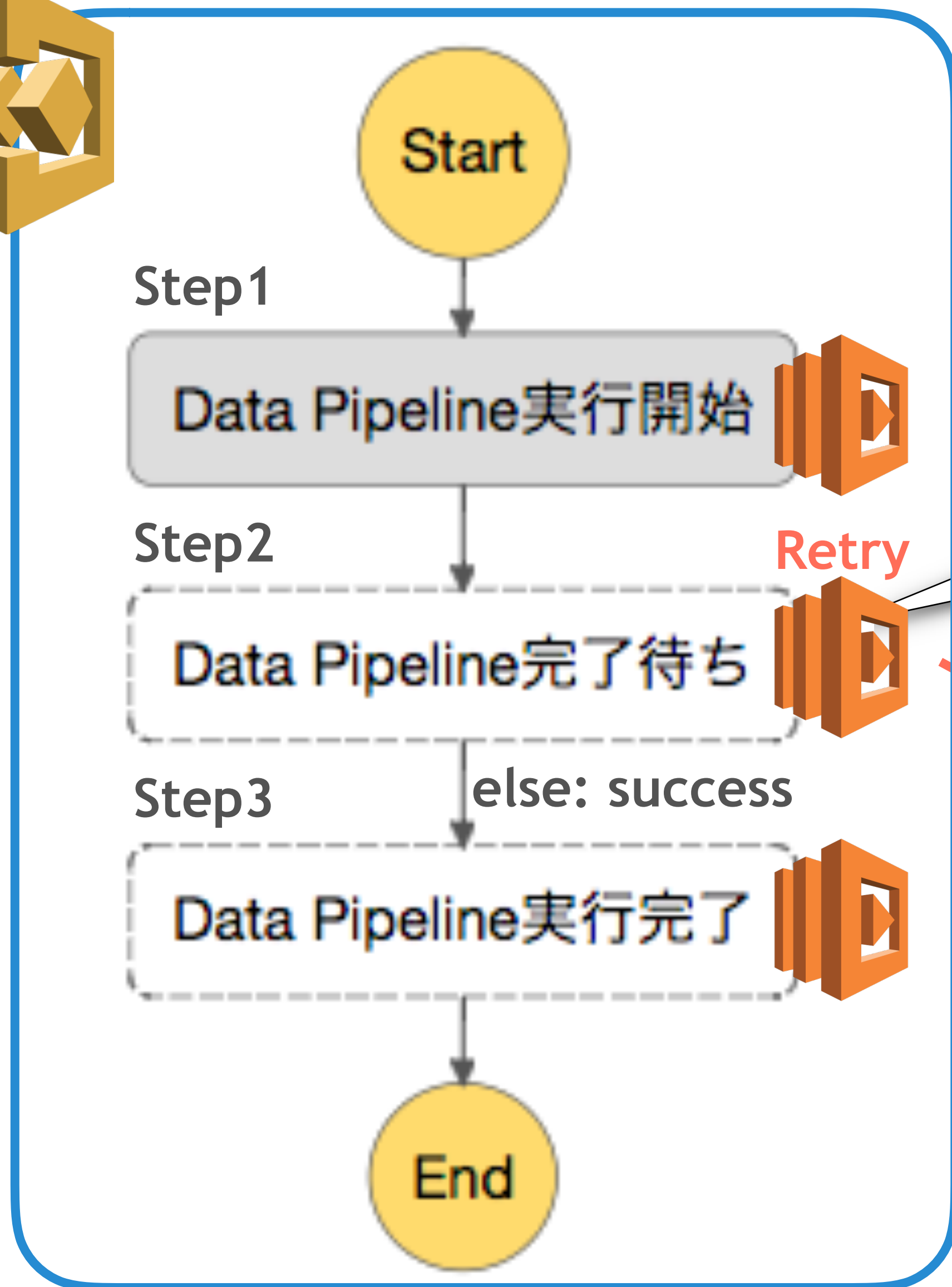
# Lambdaの タイムアウト問題



タイムアウト発生



データのインポートに  
数時間かかる😓



```
"Retry" : [{  
  "ErrorEquals": [ "States.ALL" ],  
  "IntervalSeconds": 300,  
  "MaxAttempts": 100,  
  "BackoffRate": 1.0  
}],
```

If: error

Polling



Data Pipeline  
状態保持テーブル

完了していない場合は  
エラー扱いとし、**定間隔でリトライ**



# 洗い替え対象の 指定方法



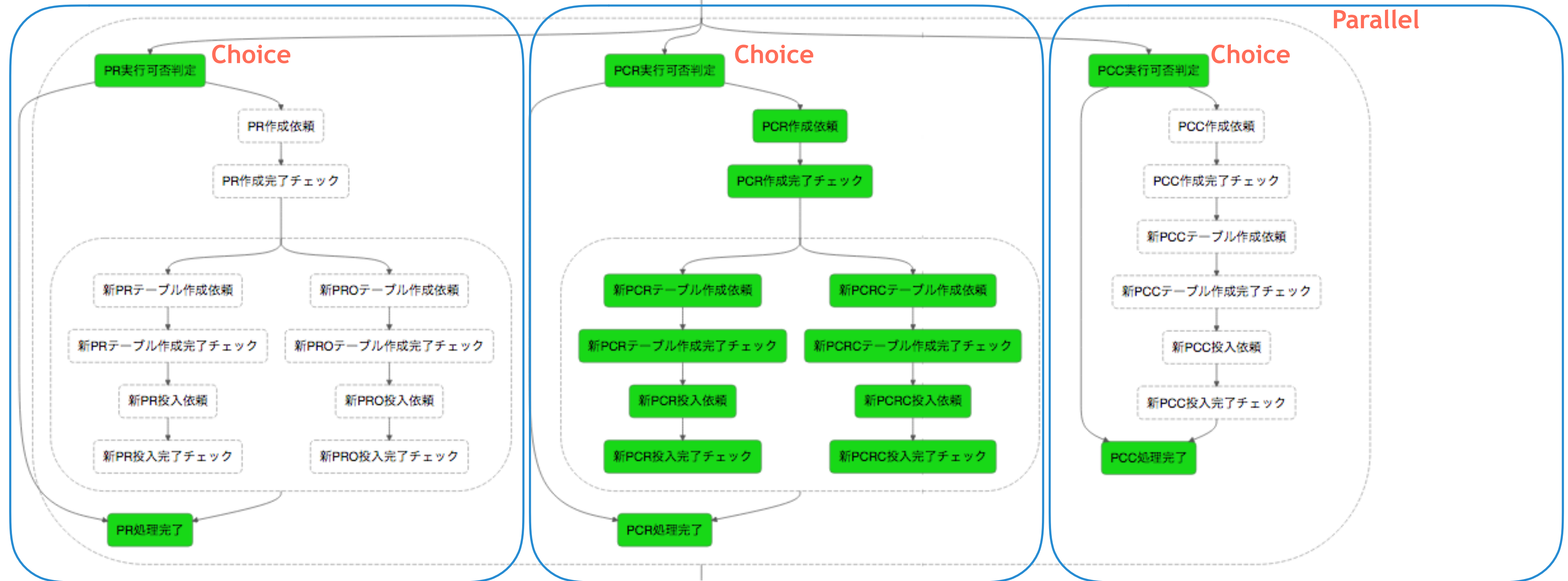
レーティング  
テーブル1



レーティング  
テーブル2

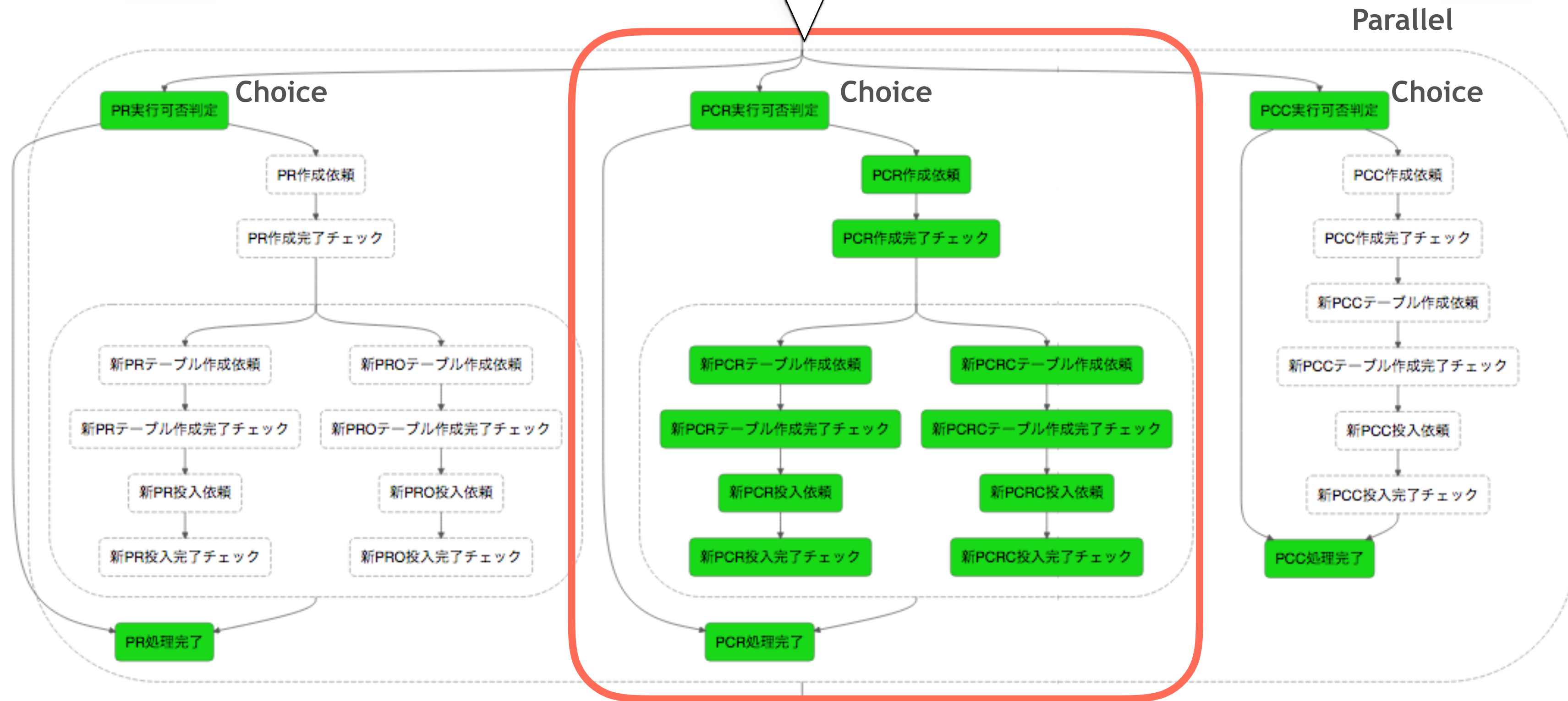


レーティング  
テーブル3



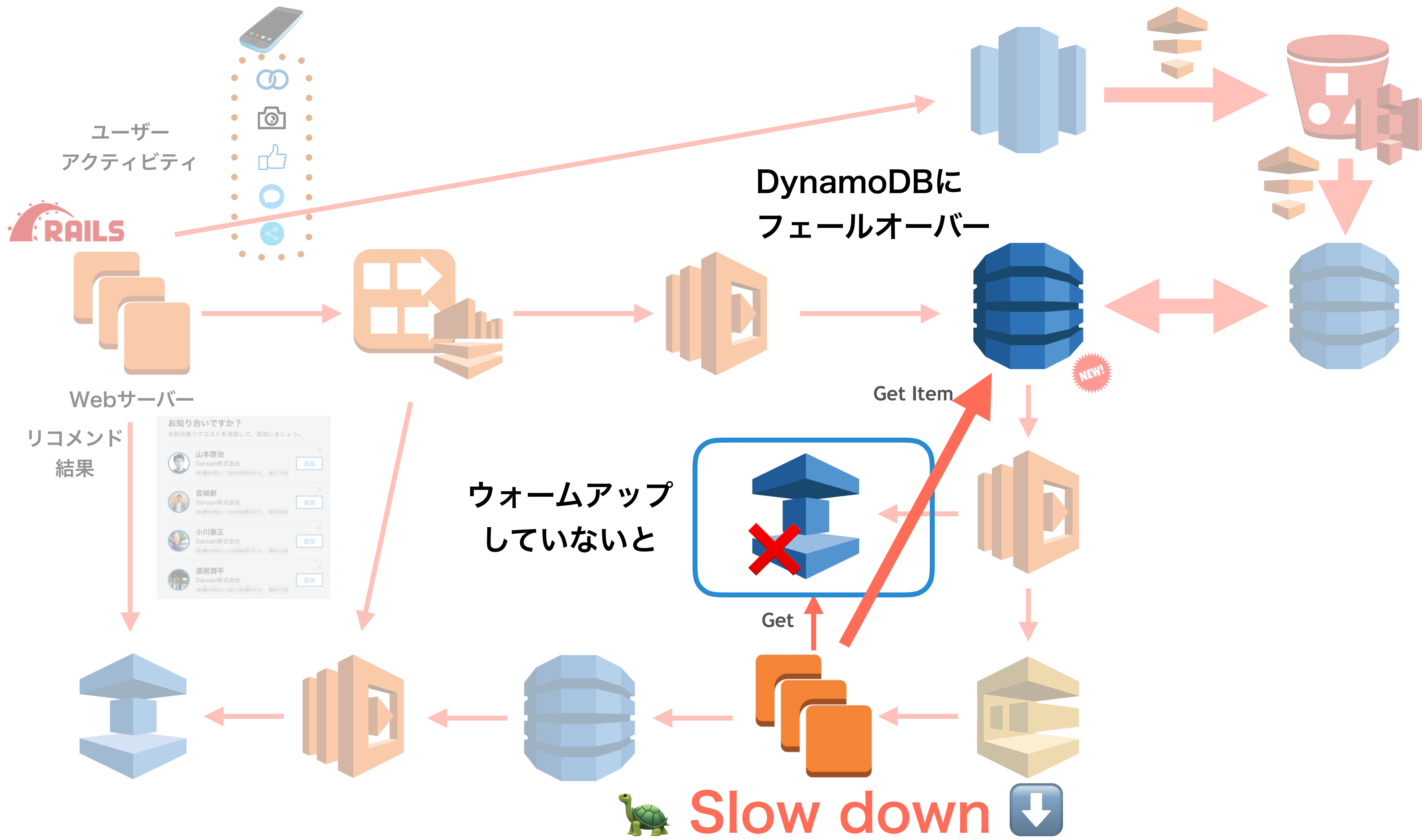
Parallelを使用し3並列に  
Choiceで処理を分岐

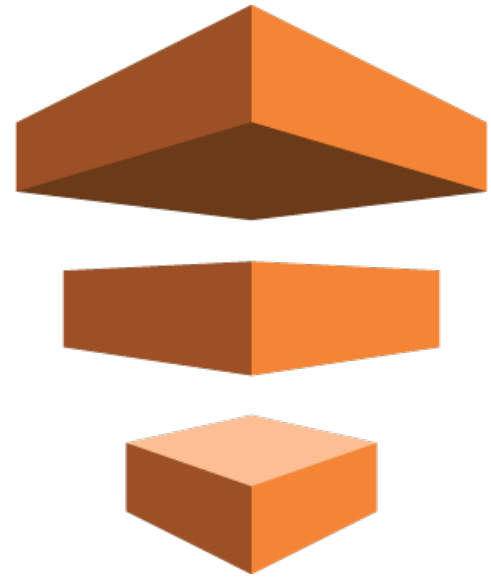
```
{ "RatingTable1": false, "RatingTable2": true, "RatingTable3": false }
```



入力するJSONを工夫し、  
指定テーブルのみ洗い替え

# キャッシュシユの ウォームアップ問題





**Data Pipeline**

**+**

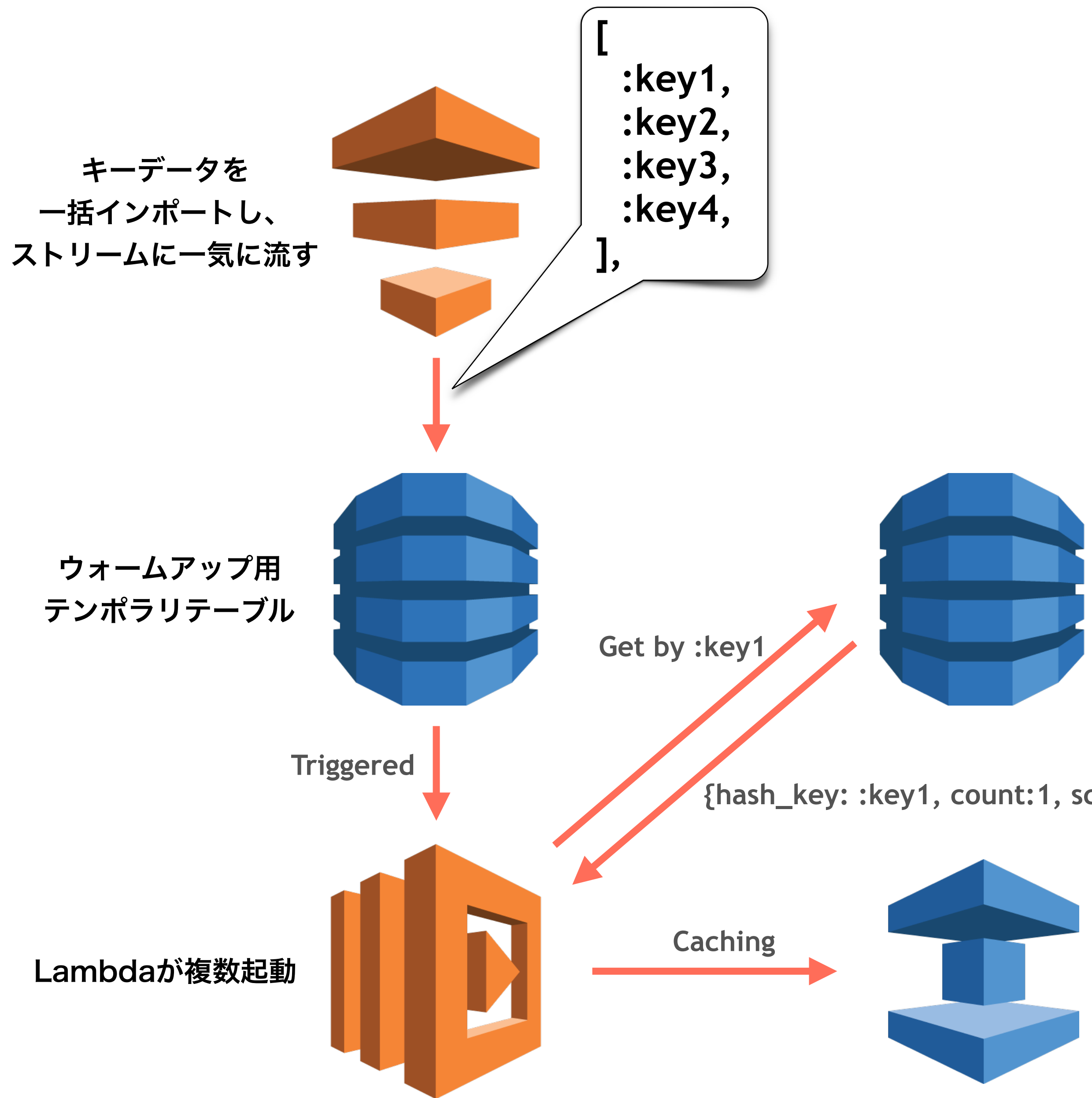


**DynamoDB Stream**

**+**



**Lambda** ✨



```
[
:key1,
:key2,
:key3,
:key4,
],
```

Rating data table

Hash key	count	score
:key1	1	1
:key2	32	5
:key3	4	2
:key4	32	3

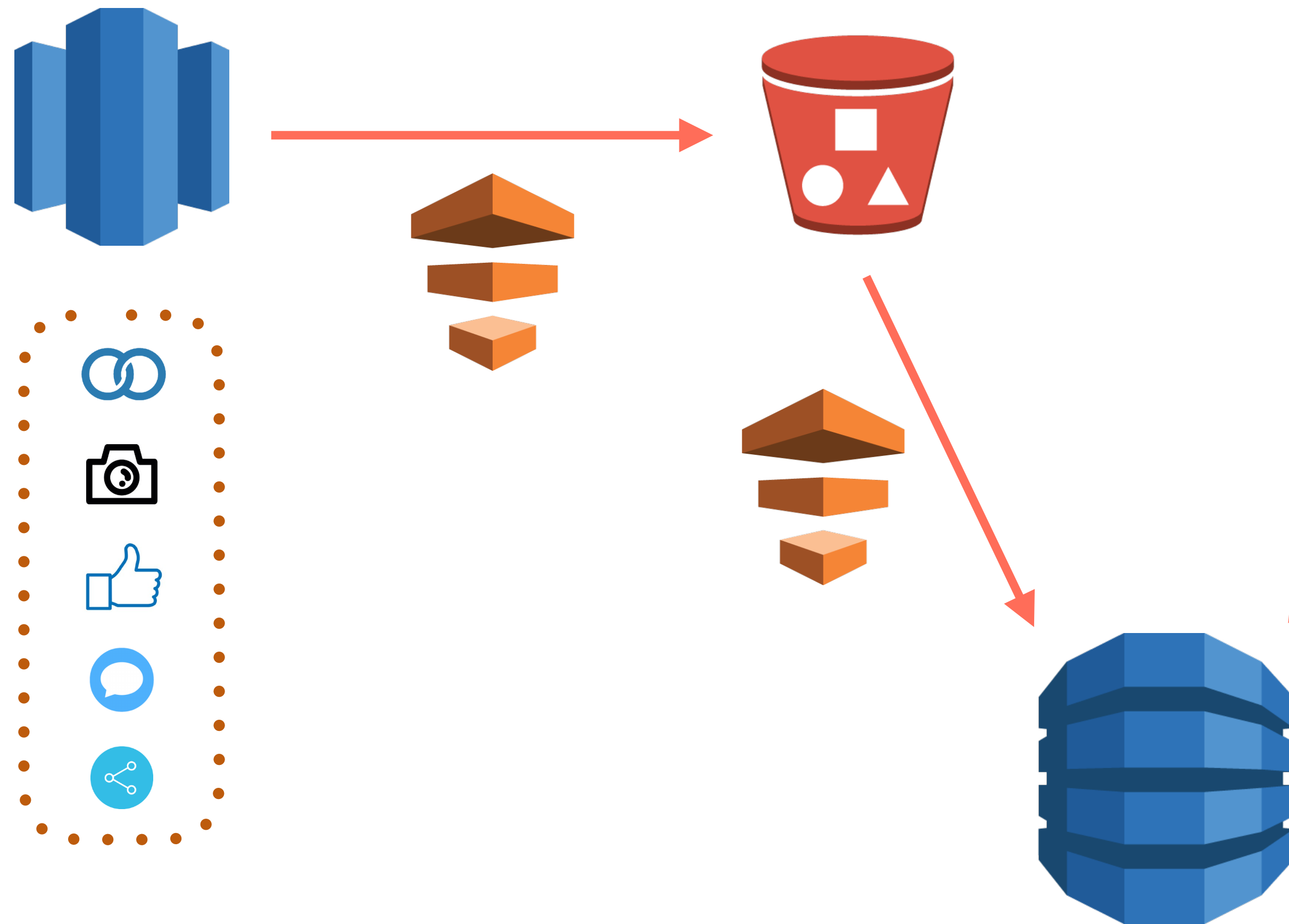
{hash\_key: :key1, count:1, score:1}

**DynamoDB Stream経由で  
キャッシュをひたすら高速生成**

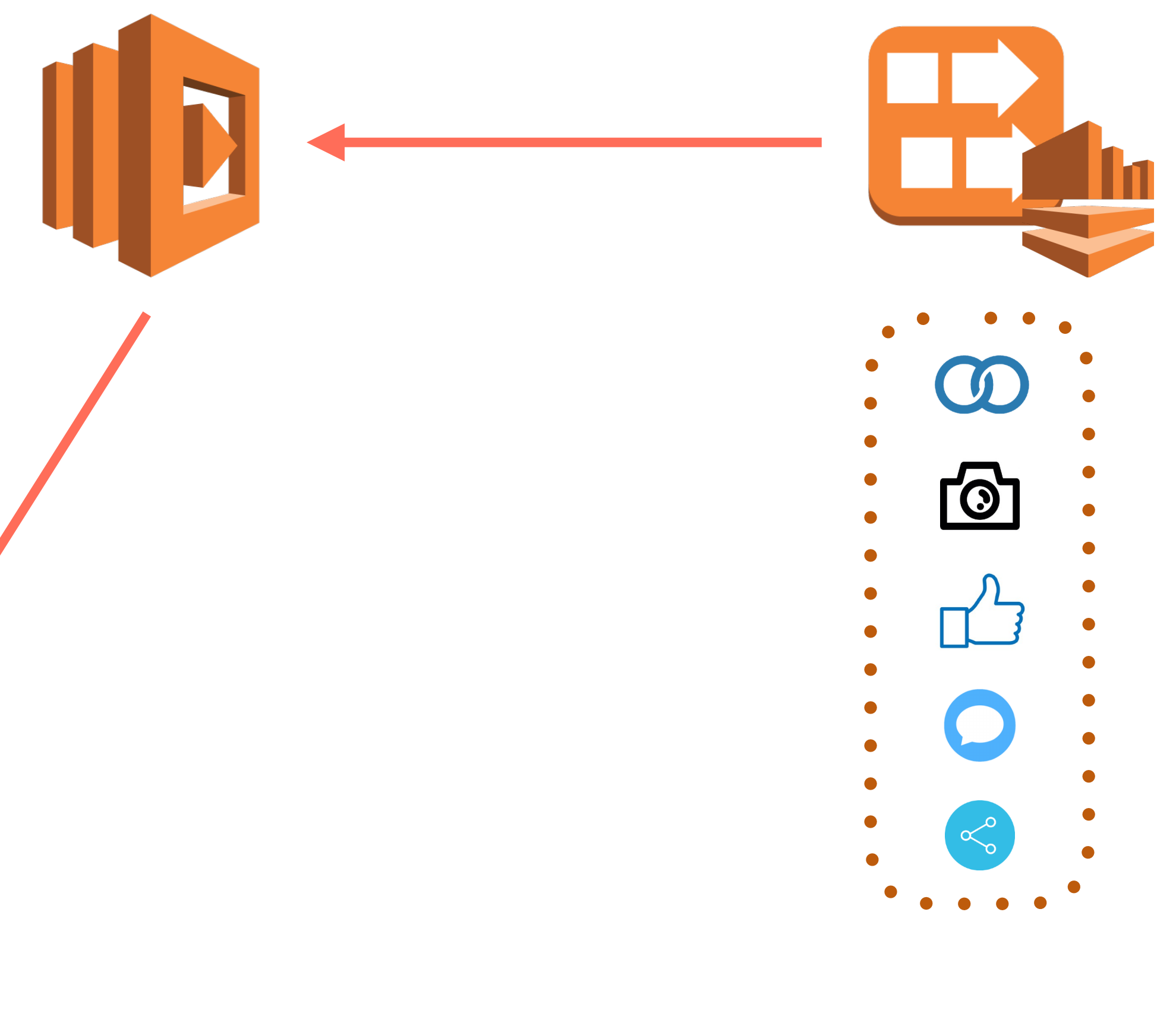
ダウンタイム無し  
で洗い替え



## Lambda停止前



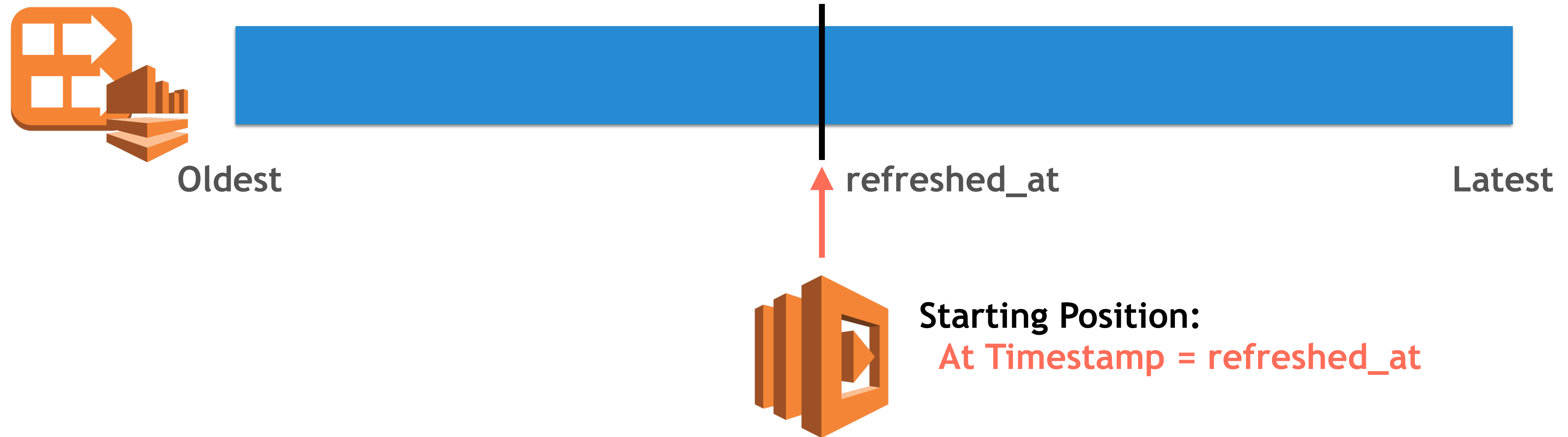
## Lambda再開後



全過去ログからData Pipelineで  
レーティングデータを一括生成

ストリームからLambdaで  
レーティングデータを都度生成

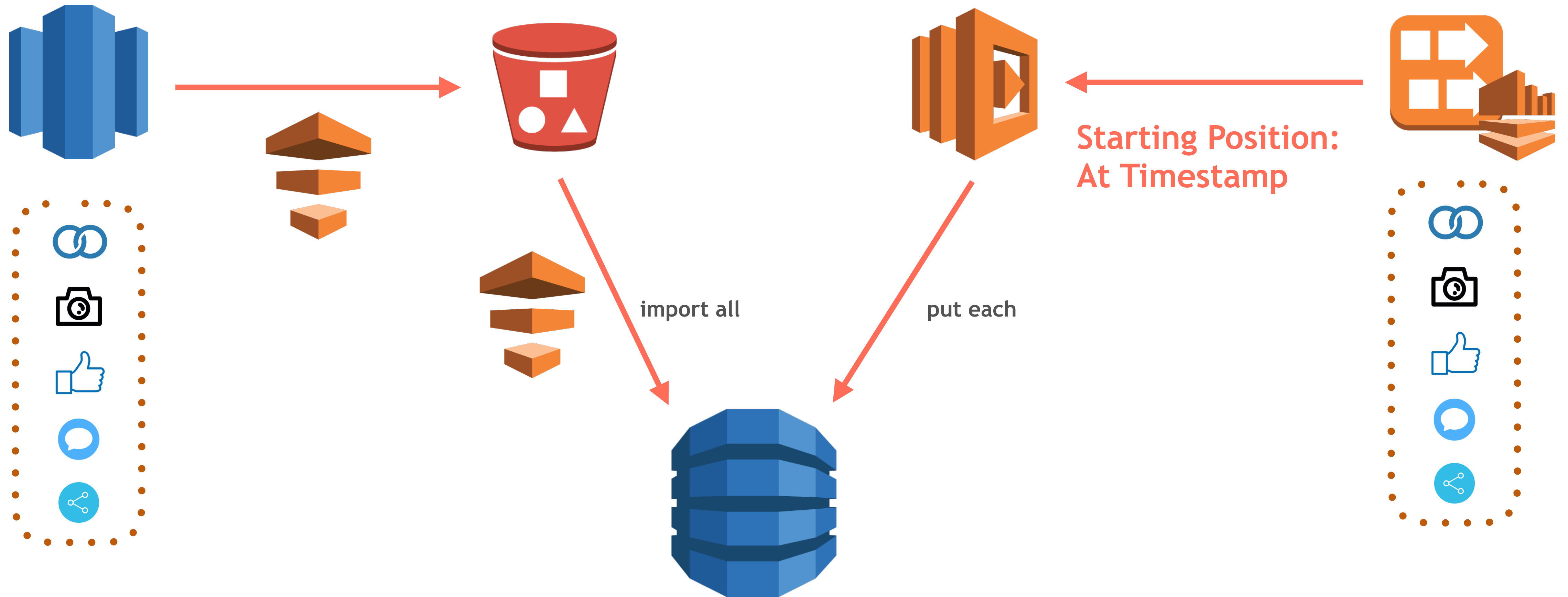
# At Timestampでトリガー設定



指定時刻(refreshed\_at)よりも  
新しいものを処理

< refreshed\_at

>= refreshed\_at



# データ一括生成とLambda処理 の足並みを揃える



ついに  
全自動化 🤪



### 事前準備

- Lambda停止

### レーティングデータ洗い替え

- 新データ一括生成
- DynamoDBテーブル作成
- データインポート
- テーブル切り替え

### キャッシュウォームアップ

- ハッシュキーテーブル作成
- ハッシュキーインポート
- ウォームアップ実行

### 事後処理

- Lambda再開
- 不要リソース削除

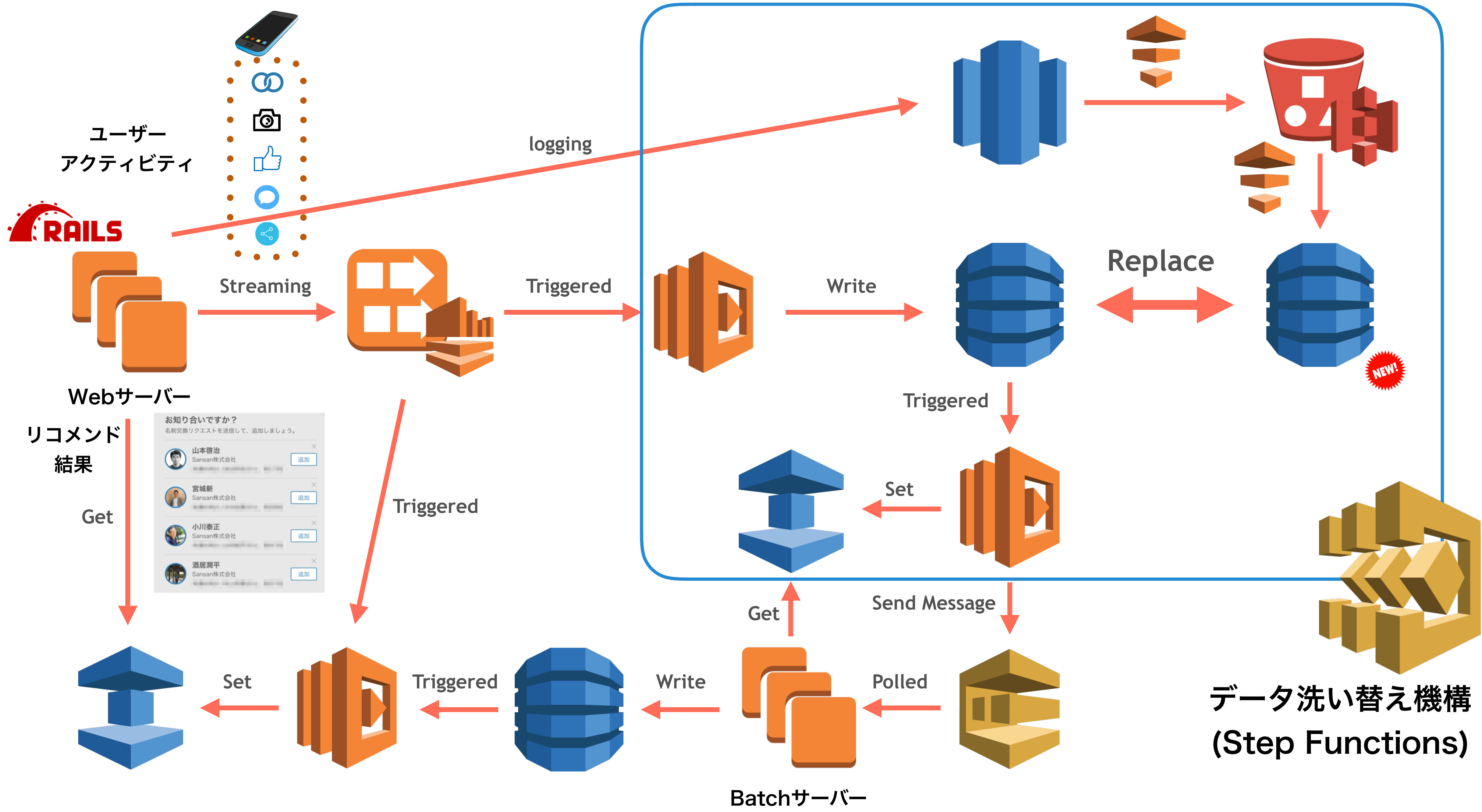


計9500万件

約9時間

アーキテクチャの

全貌が 😄





まとめ



# サーバーレスの可能性

# サーバーレスの利点

1. 気軽さ

2. スケーラビリティ

3. 柔軟性



正しく使うことの価値

 **Eight**