#### **TOSHIBA**

#### **Leading Innovation** >>>>

# データの価値を引き出す 統合ビッグデータソリューション

~センシングデータやソーシャルメディアをスピーディーにビジネスで活用~

東芝ソリューション株式会社

商品・技術統括部 プラットフォーム商品技術部

栗田 雅芳

東芝クラウド&ソリューションフェア 2014

TOSHIBA Cloud & SOLUTION FAIR 2014

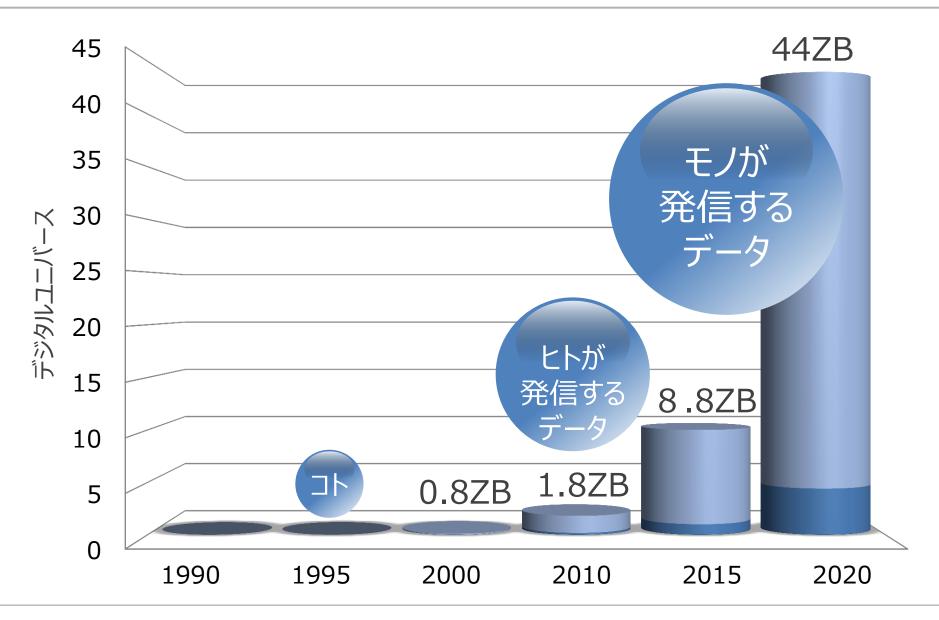


# アジェンダ

- ビッグデータの価値を引き出すには…
- 弊社の統合ビッグデータソリューション
- まとめ

# ビッグデータの価値を引き出すためには…

# 地球上で生成されるデータの量の推移



# ビッグデータがもたらす新たな価値

実世界データ

実現できる世界

製造ライン センサ

製造装置 故障予知·監視

止まらない製造ライン

RFID POSデータ

ウキャス

リアルタイム 需要予測

サプライチェーンの 無駄ゼロ

ソーシャルメディア 行動ログ SALE

顧客動向 リアルタイム把握

レコメンデーションの 最適化

道路センサ車載機器

リアルタイム 渋滞監視・予測

渋滞しない道路

# スマート家電 家電"コンシェルジュ"サービス

#### スマート家電×省エネ×ライフログ活用で快適な住空間を

便利

冷蔵庫内をカメラで チェックして、 重複買いを防ぎます。



外からスマートフォンなどで画像をチェック

快 適

室温が高温になると メールでお知らせ。 外出先からお部屋の 温度がわかります。



省エネ

洗濯機の乾燥フィルターの 詰まりをメールでお知らせ。 お掃除をお願いして 省エネにつなげます。



安心

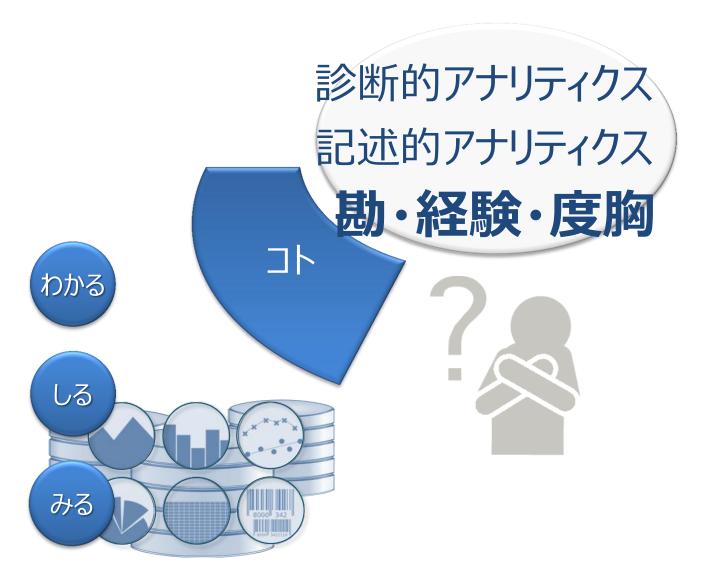
故障する前に 機器の異常をメールでお知らせ。 万一、故障の場合はサービスセンタ・ (東芝テクノネットワーク株式会社)に 連絡もできます。



パターンの導出

ツイムリーなサービスの提供

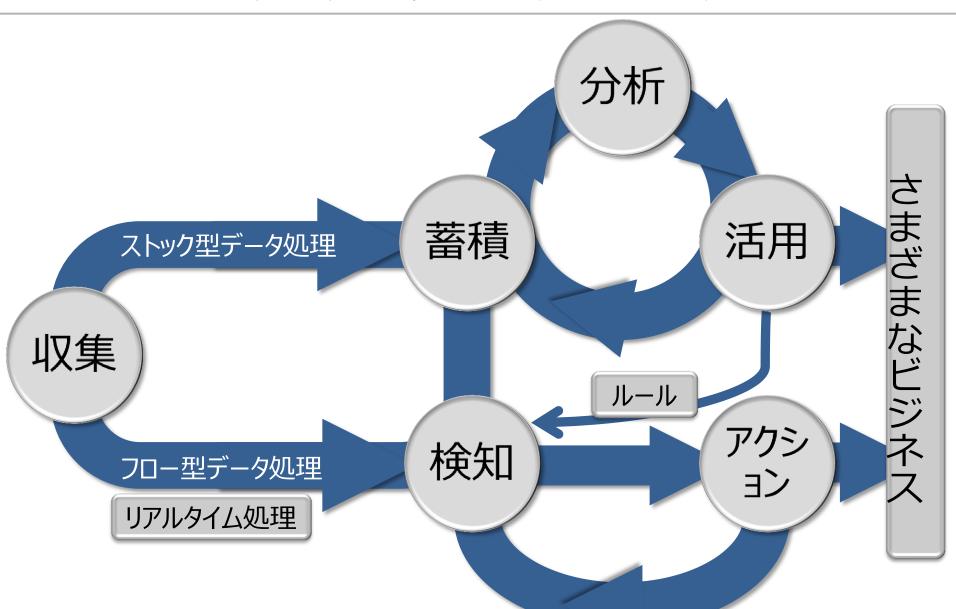
# 今までのデータ利活用



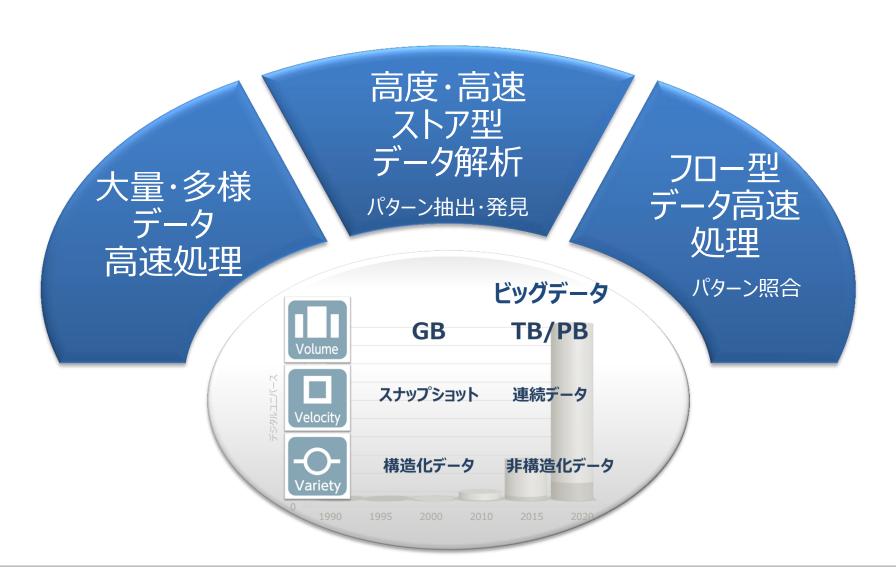
# 今後(ビッグデータ)のデータ利活用



# ビッグデータの活用プロセス

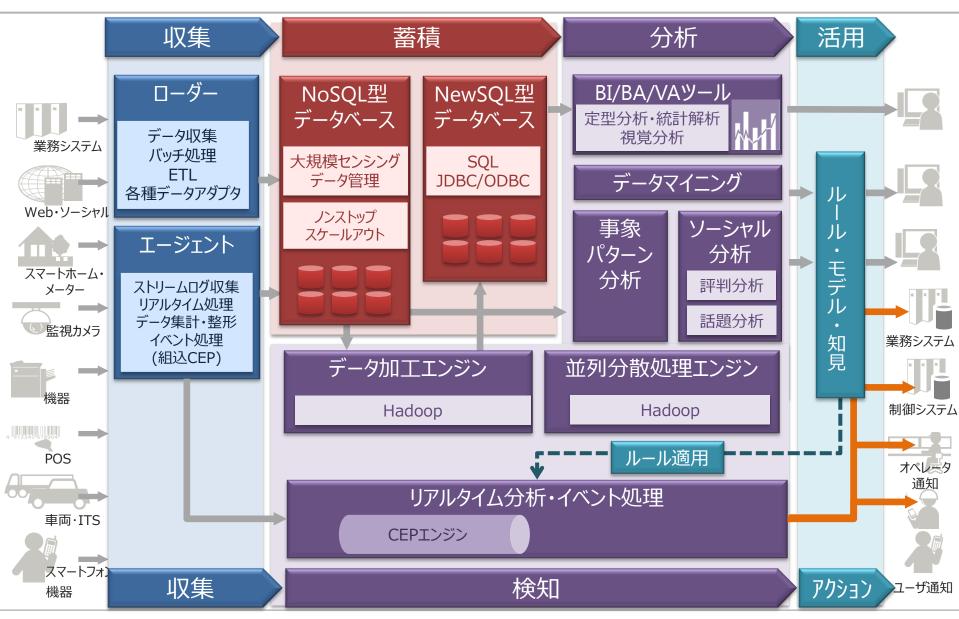


### 必要なビッグデータ技術

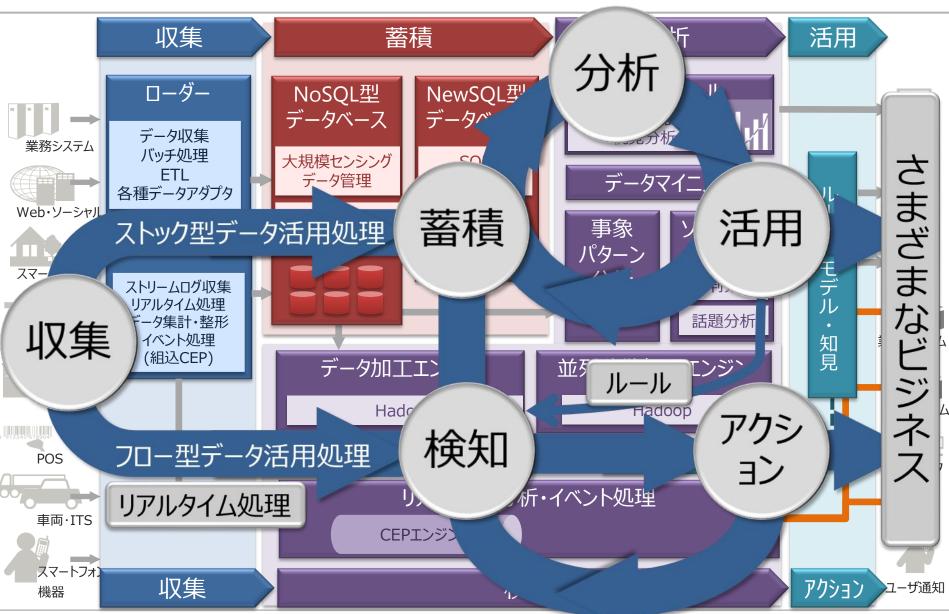


# 統合ビッグデータソリューション

# 統合ビッグデータソリューション



# 統合ビッグデータソリューション



# 収集 SmartEDA®

# ビッグデータでの「収集」の要件

#### ビジネスデータ

- ☑ 従来型のデータ
- ☑ 定型、スキーマがある
- ☑ 意味づけがされている
- ☑ そのまま利用可能

#### ソーシャルデータ

- ☑ 主にテキスト
- ☑ 画像、動画、音声など
- ☑ 認識処理が必要

#### センシングデータ

- ☑ 主に数値データ
- ☑ 時系列に多数並ぶ
- ☑ 値の判定が必要
- ☑ 傾向、パターンの認識が必要

Eh Eh E)

### ビッグデータでの「収集」の要件

#### ビジネスデータ

- ☑ 従来型のデータ
- ☑ 定型、スキーマがある
- ☑ 意味づけがされている
- ☑ そのまま利用可能

#### ソーシャルデータ

- ☑ 主にテキスト
- ☑ 画像、動画、音声など
- ☑ 認識処理が必要

#### センシングデータ

- ☑ 主に数値データ
- ☑ 時系列に多数並ぶ
- ☑ 値の判定が必要
- ☑ 傾向、パターンの認識 が必要

- 異常は一瞬(見逃してはいけない)
- 瞬間値ではなく、時系列の波形が意味を持つ 場合もある

全件サーバーに送信するとネットワークの負担が大

- データの頻度が多い(1秒に100件など)
- '● デバイスの数が多い(数千デバイス、数万デバイス)
- ほとんどが正常データ(ためる価値が低い)

#### 集めないビッグデータ®

エンドポイント側にエージェントを配置して一次処理のアプローチが必要

#### **SmartEDA**

#### ローダー

- ☑ ストア型データソース:業務データ、RDBMS/CRM/ERP
- ✓ バルク処理(ブロック単位でのデータロード)

#### エージェント

- ☑ フロー型データソース:センシングデータ/Webログ/アプリログ
- ☑「集めないビッグデータ®」を実現するエンドポイント処理
  - ☑ データの集計・整形:ミリ秒単位の集計/分析に適した粒度への変換
  - ☑ イベント処理:端末側での異常検知
  - ☑ ネットワーク側の負担軽減:正常データ定期送信/異常データ即時送信

# 蓄積 GridStore®

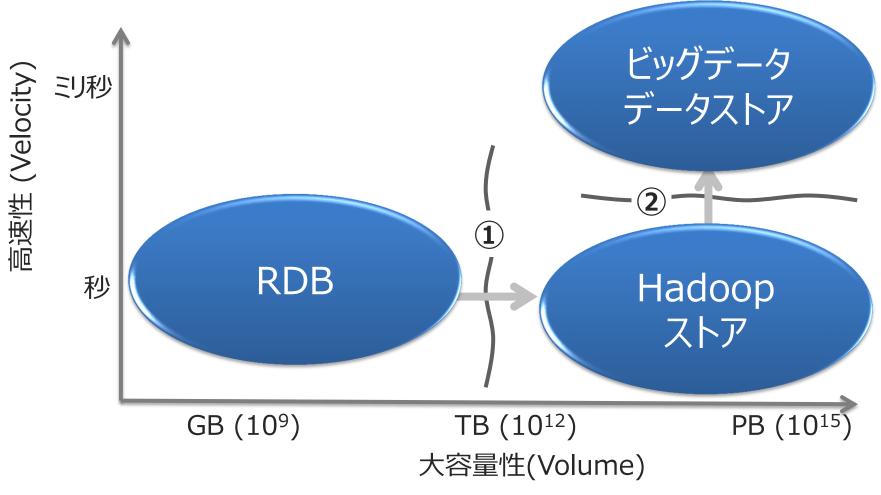
# ビッグデータを支える「蓄積」の要件

#### 「将来、データがどれだけ集まるかわからないこと」



#### スケールアウトによる大容量化と高速化

### 既存技術では越えられない壁



- ①RDBでは超えられない大容量化の壁
- ②Hadoopストアでは越えられない高速化の壁

#### **GridStore**

#### 高スケーラビリティ

☑ 弊社独自の自律的データ再配置とノンストップスケールアウト

#### 高パフォーマンス

☑ インメモリ指向メモリ管理によるオーバヘッド最小化

#### 高可用性

☑ 弊社独自のSPOFなしハイブリットクラスタと高速レプリケーション

#### 非構造化データ

- ☑ 時系列コンテナ、データ圧縮機能、データ期限解放機能
- ☑ 2 D・3 Dデータ型、空間データ索引機能

#### SQLサポート(ODBC/JDBC)

#### **GridStore**

#### 高スケーラビリティ

☑ 弊社独自の自律的データ再配置とノンストップスケールアウト

#### 高パフォーマンス

☑ インメモリ指向メモリ管理によるオーバヘッド最小化

#### 高可用性

☑ 弊社独自のSPOFなしハイブリットクラスタと高速レプリケーション

#### 非構造化データ

- ☑ 時系列コンテナ、データ圧縮機能、データ期限解放機能
- ☑ 2 D・3 Dデータ型、空間データ索引機能

#### SQLサポート (ODBC/JDBC)

# 事例:エネルギー情報管理システム

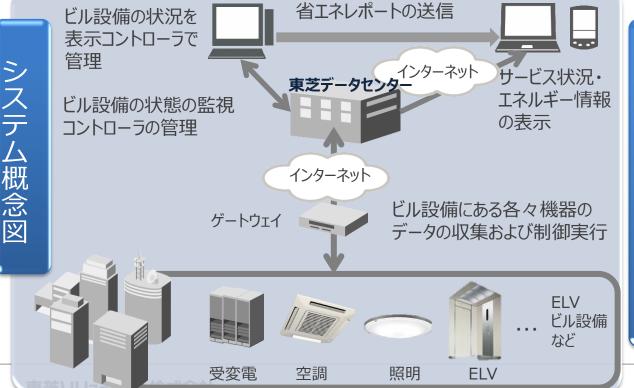
#### 家庭・マンション・ビル等施設の各種メーターデータの見える化を低コストで実現

機能概要

- 施設の各種メーターデータの収集・保存
- 施設ごとのエネルギー情報の表示
- 複数の施設を跨いだエネルギー情報の表示

導入効果

- 大量メータデータの低コストの蓄積・管理の 実現
- 多数の施設のデータの一括管理と施設増 設時の安定処理の継続



見える化画面イメー



# エネルギー情報管理システムでの実証データ

管理する規模

項目	個数
施設数	10,000
メータ数	500,000
設備数/施設	1
メータ数/設備	50
測定項目数/メータ	2 (電力量、時間幅)
短周期値収集間隔	1分
積上の種別	最大、最小、合計
積上区間の種別	時、日、月、年



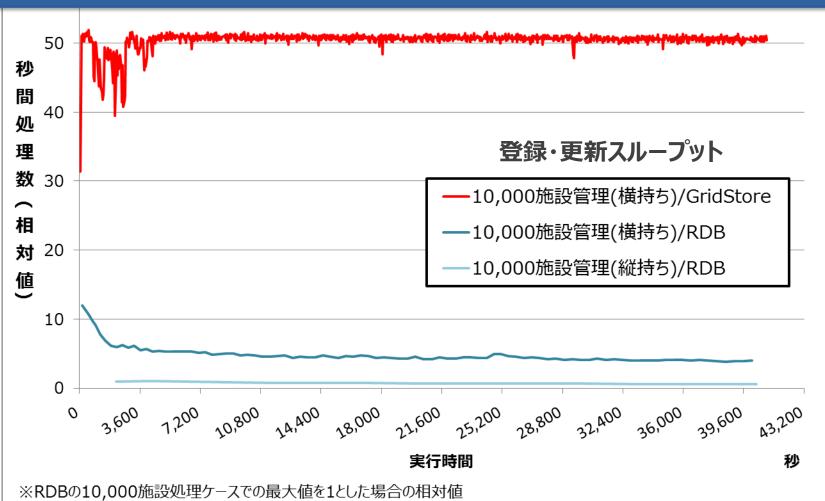
信号值

	J 11	_		
11	-= 6	<b>=1 H</b>	ho /	+
( -	短局	51月	LA1	ΙĦ
()	,777,	-J / .	ווי	뜨

	時刻	施設名	機器名	メータ名	信号名	信号値
	2014/2/20 13:00:00.1234	施設1	機器1	メータ1	信号1(電力量)	0.01
₽	2014/2/20 13:00:00.1234	施設1	機器1	メータ1	信号2(時間幅)	60.0
	2014/2/20 13:00:00.1234	施設1	機器1	メータ2	信号1(電力量)	100
<u>"</u> "	2014/2/20 13:00:00.2345	施設1	機器1	メータ2	信号2(時間幅)	59.5
	2014/2/20 13:00:00.2345	施設1	機器1	メータ3	信号1(電力量)	250
<b>9</b>	2014/2/20 13:00:00.2345	施設1	機器 2	メータ3	信号2(時間幅)	60.5
	2014/2/20 13:01:00.0123	施設1	機器 2	メータ1	信号1(電力量)	0.01
<b>二</b>	2014/2/20 13:01:00.0123	施設1	機器2	メータ1	信号2(時間幅)	60.2
号値 短周期値)	2014/2/20 13:01:00.0123	施設1	機器 2	メータ2	信号1(電力量)	1000
	•	•	•	•	•	• .
東芝ソリ	•	•	•		•	•

### 高い基礎性能の実現

#### RDBに対して10倍以上のスループットを達成!



横持ち:1時刻で機器毎のメータをまとめて(50メータで)1レコード作成

縦持ち:1時刻で1メータごとに1レコード作成

# 効率的なデータ格納

#### DBサイズがRDBの50%程度で効率的にデータ格納

			7000	12	200
	/- *L /L *L	DD# 47"	МВ	<b>GridStore</b> カ	5件
	一行数・件数	DBサイズ	6000		
RDB	150万	約1.400MB	0000	<ul><li>──DB全体 DBサイズ</li><li>──DB全体 コンテナロウサイズ</li><li>──DB全体 索引サイズ</li></ul>	000
GridStore	150万	約700MB	5000	──DB主体 系引り1人 ──DB全体 概算ロウ数	
				- 80	00
МВ	RDB	万件	4000		
1600		180		- 60	00
1400 — DB全体 — DB全体	DB51人 テーブルサイズ 索引サイブ	100MB 165 140	0万件 3000		
1200 ——DB宝体 ——DB全体	概算行数	100MB 160 140 120 100 80		40	00
800	LA L	- 100 - 80	2000		
600		- 60	1000	- 20	00
400		- 40	700MB	150万件	
200		20	0	0	
60 3,663 1,267 10,81	0 14,413 1016 21,619 25,282 28	1886 21.489 36.1092 1595	0	3,600 7,200,800,4,400,18,000,21,600,25,200,28,800,32,400,39,600	
	実行時間			実行時間	

# 分析 GridData®

# ビッグデータの「分析」の要件

	記述的/診断的アナリティクス	予測的/処方的 アナリティクス					
対象データの範囲	数日〜数年サンプリング	数日~数年 全数	直近 全数				
分析目的	全体感の把握	パターンの抽出	パターンとの照合				
分析タイミング (頻度)	バッチ/アドホック (逐次)	バッチ/アドホック (逐次)	リアルタイム (常時実行)				
データ処理	ストック型	ストック型	フロー型				
データの蓄積	ストレージ	ストレージ	メモリ→破棄				
活用例	<ul><li>店舗別売上の 前年同月比</li><li>商品Aと商品Bの 同時購買傾向</li></ul>	<ul><li>・不正値・異常値のリアルタイムな検知</li><li>・在庫連動タイムセール通知</li></ul>					

#### **GridData**

#### 分析エンジン・ツール

- ☑ 事象パターン分析:モノ・ヒトの特定の事象に至るパターンの抽出
- ☑ ソーシャルメディア分析:ヒトが発信する"生の声"で、隠れた事実の発見

#### BI/BAツール連携

☑ ビッグデータ加工・取り込みによる各種BI(定型分析)/BA(統計分析) ツールによる分析

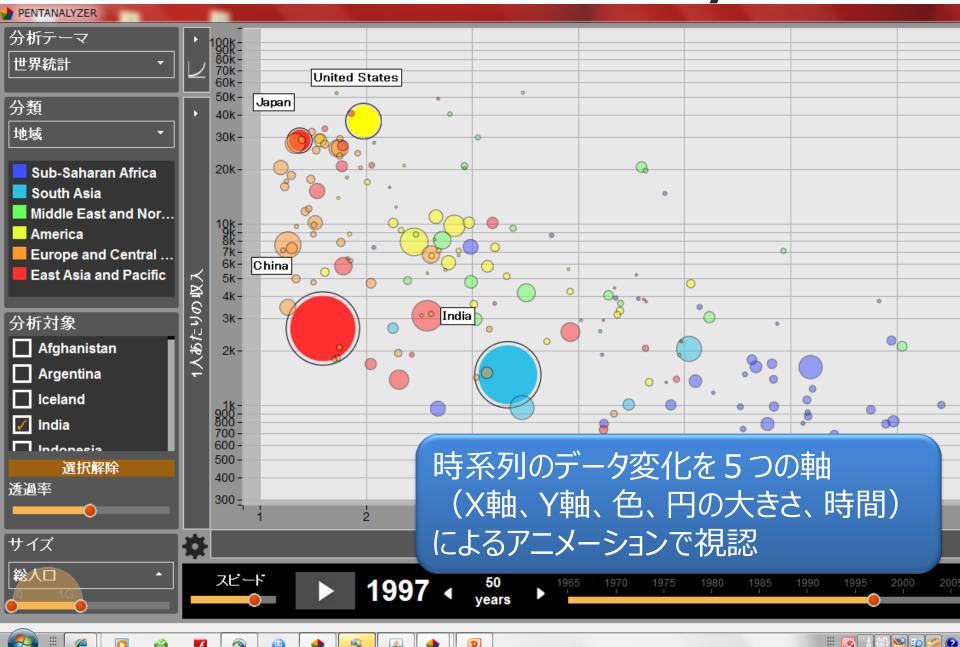
#### VA(視覚分析)

☑ ビッグデータから「きづき」を引き出す視覚化による分析

#### Hadoopソリューション

☑ HDFSを経由せず高速なMapReduce処理を実現した並列分散処理 エンジンとエコシステム

# 視覚分析(VA:Visual Analytics)



# 検知 SmartEDA®

# ビッグデータを支える「検知」の要件

#### 刻々とは発生するイベントから直近のリアルをつかむ

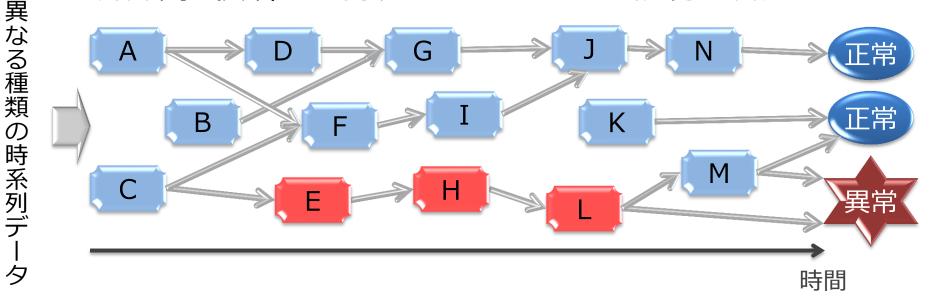


# 事象パターン分析 GridData® / Analytics

### 事象パターン分析

# さまざまな事象データから特定の事象(出来事)の発生につながる確率の高いパターンを自動的に発見

ある出来事(異常)に至る予兆のパターンを、過去データから見つけ出す



抽出パターン例:



が異常につながる確率82%

### 「故障」に至る予兆パターンの抽出

	稼働口	コグ		センサーデータ	7								センサーデータ		
時刻	ユーザ操作/コマンド	警告/ エラー	位置ずれ センサー	振動 センサー		l度 ・サー				時刻	ユーザ操作/ コマンド	警告/ エラー	位置ずれ センサ—	振動 センサー	温度 センサー
13711710350460			なし	なし	1	低				13711710661871	コマンド5	警告B	中	なし	低
13711710661870	操作1		微小	微小	1	氐				13711710661872			中	大	ョ
13711710661871			微小	微小	1	氐				13711710661873	操作2		なし	大	恒
13711710850460	操作2		小	微小	1	氐				13711710661874			なし	中	勯
13711710850780			小	微小	1	氐				13711710848120	コマンド2		なし	中	驴
13711710851090	コマンド1		微小	微小	1	氐				13711710851090			なし	中	低
13711710851250			微小	微小	1	中				13711710851250	コマンド1		なし	中	低
13711710853900		警告A	中	中	1	中				13711710851251			なし	小	低
13711710853902	操作1		中	大	ī	高				13711710853900	コマンド6		なし	小	低
13711710854530			大	nd dat			ログ		センサー	13711710854530			大	小	低
13711710858750	コマンド3		大	時刻		ユーザ操作/ コマンド	警告/ エラ <del>ー</del>	位置ずれ センサ—		13711710858750	コマンド5		大	大	驯
13711710867810		エラーA	大	1371171035	0460			微小	なし	13711710867810			大	大	高
13711710870460			大	1371171066	31870	操作2		微小	なし	13711710870460		エラーA	大	大	间

機器1

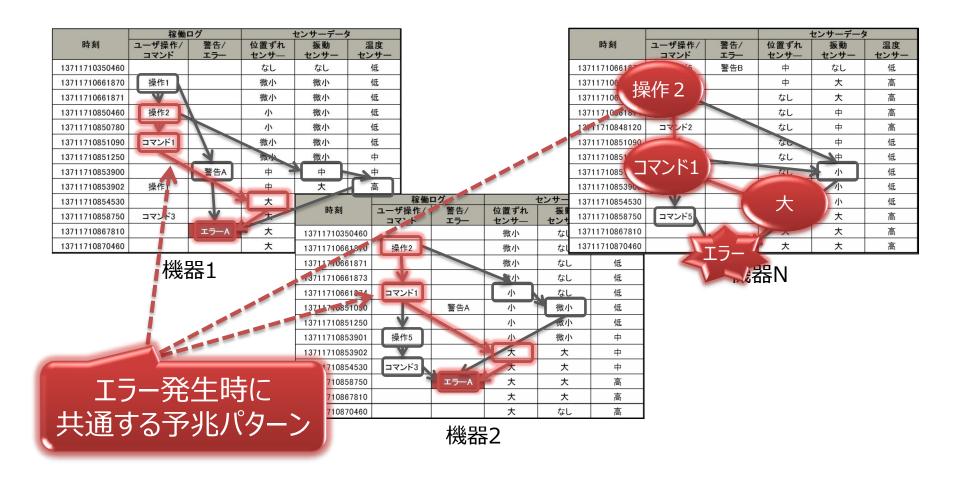
13711710661871 微小 なし 低 13711710661873 微小 なし 低 13711710661874 コマンド1 小 なし 低 13711710851090 警告A 小 微小 低 13711710851250 小 微小 低 13711710853901 操作5 //\ 微小 中 大 13711710853902 大 中 13711710854530 コマンド3 大 大 中 13711710858750 エラーA 大 大 高 大 大 高 13711710867810 なし 13711710870460

機器2

#### 何が故障(エラーA)の予兆か分からない

機器N

### 「故障」に至る予兆パターンの抽出

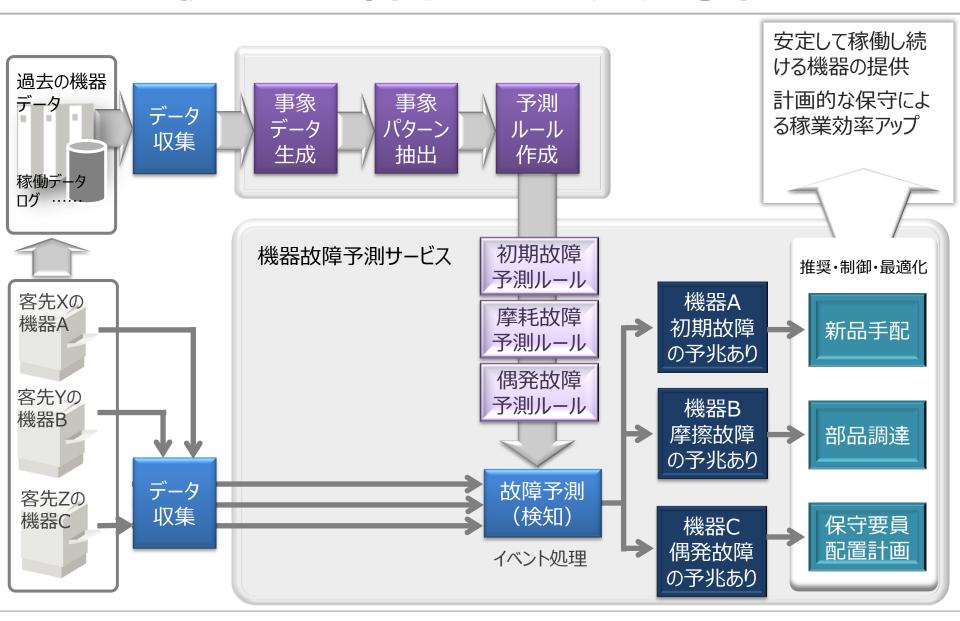


現象のパターン(予兆パターン)を導き出すことができる

### 故障予測への適用

## 特定の事象(故障)に至る確率を算出 確率の高いパターンを検知ルールに採用 82% 緊急対応 コマンド1 位置ずれ大 操作2 確率: 0.82 操作1 高温 確率: 0.37

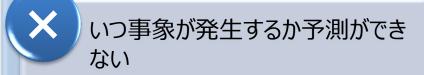
### 機器の故障予測への適用事例



### 特長:事象の発生時期まで予測

# 類似技術: 時系列アソシエーション分析

事象の順序関係のみ抽出可能



#### 事象パターン分析

事象間の時間間隔も含めたパターン も抽出可能

いつ事象が発生するか予測ができる



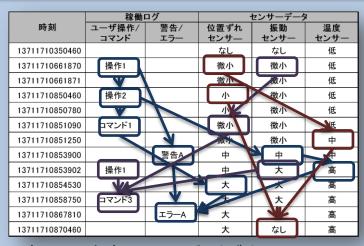
### 特長:高速な事象パターン抽出

# 類似技術: 時系列アソシエーション分析

全ての現象系列を分析し、頻出するパターンを抽出する方法



予測に関係がない大量の現象系列 パターンが抽出されてしまい、分析に 時間がかかる



色々な事象に至る系列が出てきてしまう

#### 事象パターン分析

事象を指定し、そこから遡って、頻出するパターンを抽出する方法



分析する対象を限定することができ、 高速なパターン抽出が可能

	稼働ログ		センサーデータ		
時刻	ユーザ操作/ コマンド	警告/ エラー	位置ずれ センサー	振動 センサー	温度 センサー
13711710350460			なし	なし	低
13711710661870	操作1		微小	微小	低
13711710661871			微小	微小	低
13711710850460	操作2	1	小	微小	低
13711710850780			小	微小	低
13711710851090	コマンド1	1	微小	微小	低
13711710851250	N	A	微小	微小	中
13711710853900		警告A	中	<b>+</b>	中
13711710853902	操作1		中	大	高
13711710854530			大	X	高
13711710858750	コマンド3	_	1	大	高
13711710867810		エラ―A	大	大	高
13711710870460			大	なし	高

「エラーA」に至る現象系列のみ抽出



# ソーシャルメディア分析 GridData® / Analytics

### ソーシャルメディア分析

種類	機能概要
時系列分析	形態素解析結果(単語に分割)からキーワードの 集計などの時系列での分析
ターゲット分析	指定した検索ワードを含む内容の発信者の属性別 (年代別/性別) や地域別の分析
影響力分析	拡散規模など影響力の度合いの分析
評判分析 (ポジ・ネガ分析)	発信内容をポジティブ・ネガティブの観点での評価・ カウントの分析
話題分析 (共起語分析)	頻出する共起語などによる話題の抽出・分析
重要表現分析	重要な発言(事故、法令違反、健康被害など)を 自動抽出・分析

### 特長:ヒトの生の声から想い・関心の把握

#### ヒトが発信する「生の声」を収集・高精度に分析

- ☑ 長年にわたり、東芝の機械翻訳などで培った自然言語意味解析技術で 高精度に分析
- ☑ 業種・業界の専門用語辞書(約30種類)で、対象分野に合わせた 適切な解析

#### ヒトの「想い」を把握

☑ 発言内容や文書全体から好評・不評の判定

#### 隠れた情報からヒトの「関心」を把握

- ☑ キーワードを用いることなく話題を自動で抽出・分類
- ☑ 想定していない世の中の隠れた話題を見つけ出すこと可能

#### 重要表現抽出により素早く検知

### 特長:隠れた話題の発見・分類

#### 一般的な話題分類方法

キーワードの出現回数を集計しその結果を話題として抽出し分類



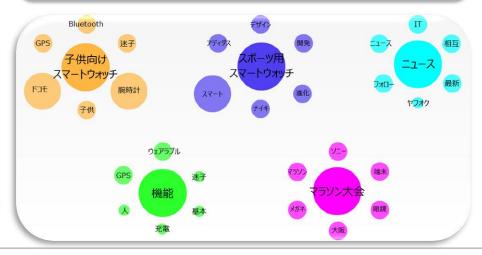
キーワードに依存 類似しても表記の違いで 話題としてまとまらない

#### 弊社の話題分類方法

統計情報を用いて、似た意味の単語の 集まり(概念)として話題を抽出し、 各文書を確率的に適切な話題に分類

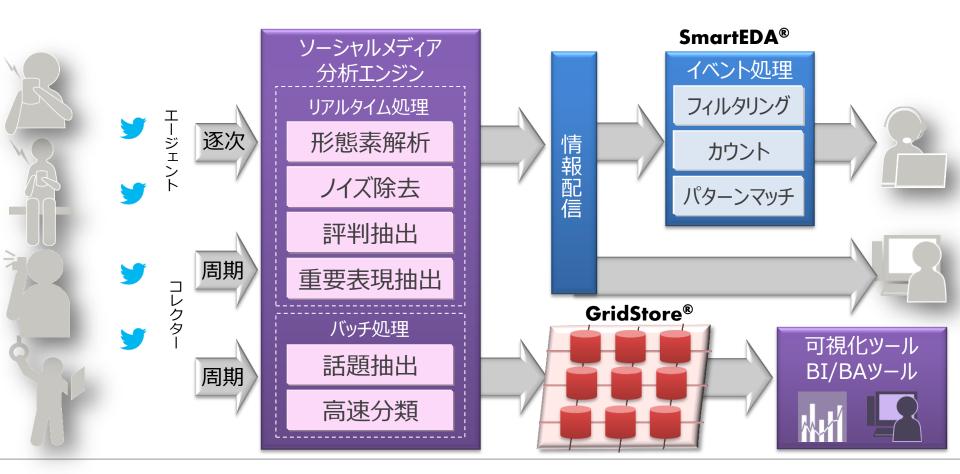


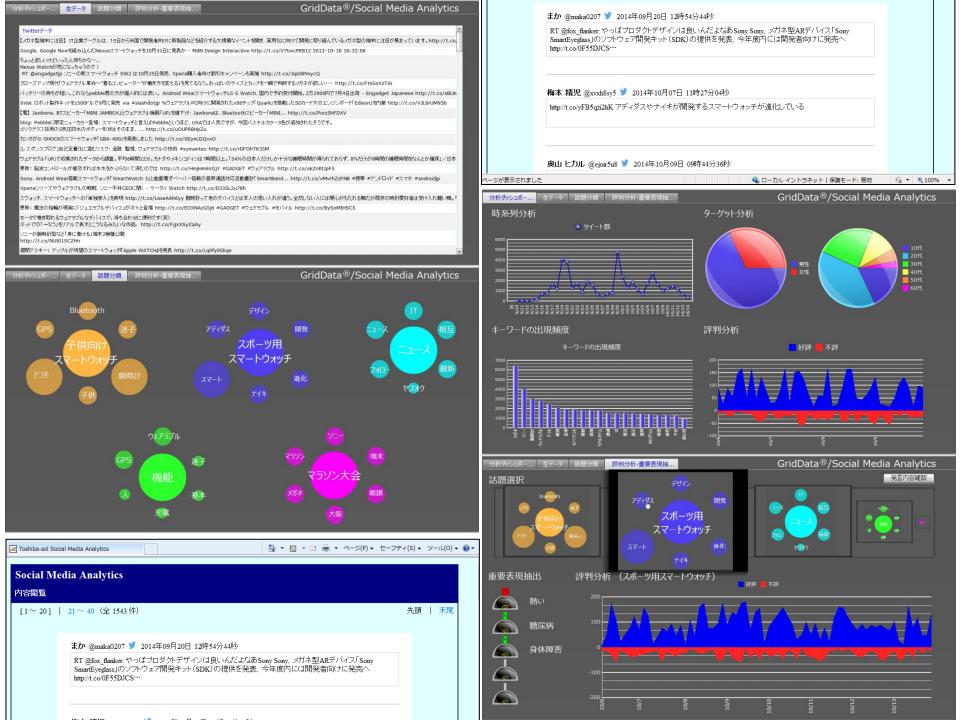
辞書・キーワード不要 確率による分類のため、発言数 が少ない(隠れた)話題を発見



### 特長:リアルタイム処理で素早く活用

### ヒトの生の声をリアルタイムに把握し、 タイムリーに効果的な対応を可能とする

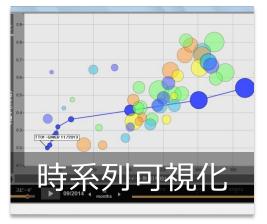




### ビッグデータ利活用フレームワーク

### ビッグデータのパワーをスピーディーにビジネスで活用!













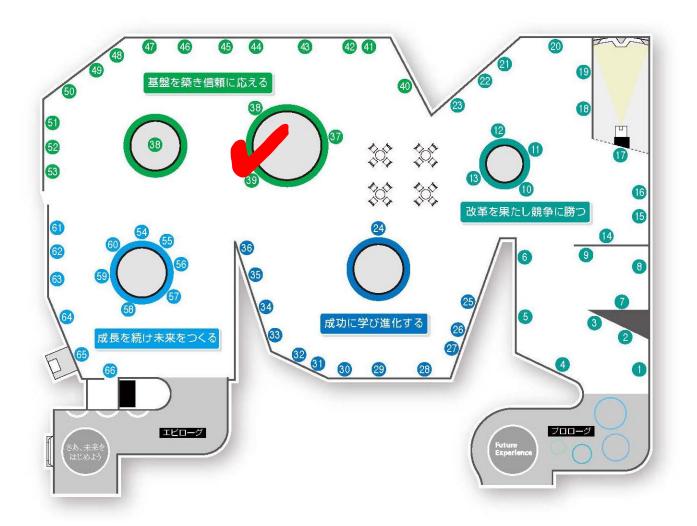
# まとめ

### まとめ

- 図ヒト・モノが発信するデータから一歩先を読んで 手を打つことで新たな価値を創出
- ☑ 「みる・しる・わかる」と「勘・経験・度胸」の判断から 「わかる・みぬく・いかす」と「ルール」による判断
- ☑データの蓄積・分析・活用(ルール化)と ルールによる検知とアクションのサイクル化が重要

データの収集・蓄積・分析・検知、そしてビジネスでの 活用まで包括的なソリューションの提供

### 展示のご案内



# ご静聴ありがとう ございました



# TOSHIBA

**Leading Innovation**