

Agenda

- 1. ワーキンググループの紹介
- 2. 参画企業の紹介
- 3. ミーティングの報告
- 4. Interop2018
- 5. 今後の活動

チェア紹介①

名前:日比野 恒 (ひびの ひさし)

所属:フューチャーアーキテクト株式会社

セキュリティアーキテクト (CISSP、CISA、情報処理安全確保支援士)



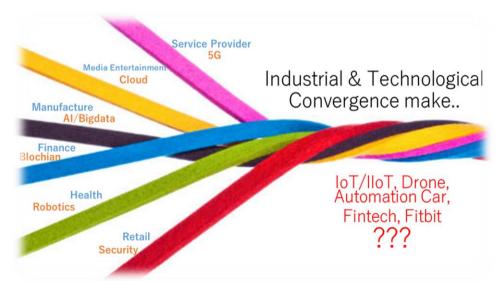
- ✓ AIなどの「システム高度化」により、ITリテラシーの非対称性が拡大している
- ✓ IoT/コネクテッド領域など、ITが人々の生活に密接に関わるにつれ、危機感を持つようになる
- ✓ オープンな技術を用いたセキュリティログの分析プラットフォーム開発に目覚め、今に至る

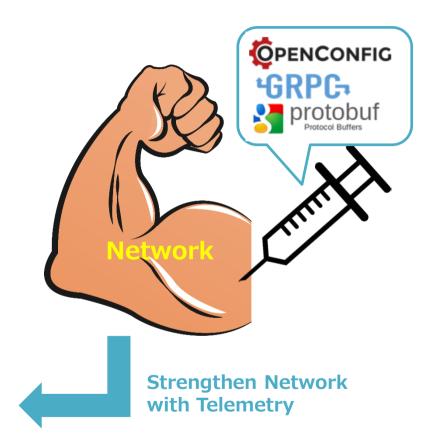
チェア紹介②

名前:井上 勝晴 (いのうえ まさはる) **所属:**ネットワンシステムズ株式会社

Telemetryに期待すること:

ネットワークインフラ強化によるInnovationの醸成





1. ワーキンググループの紹介

Working Group Proposal

項目	内容
ワーキンググループ名称	Telemetryワーキンググループ
メーリングリスト名称	telemetry-wg@janog.gr.jp
チェア氏名	日比野 恒 (フューチャーアーキテクト) 井上 勝晴 (ネットワンシステムズ)
テーマ・目標	Streaming Telemetryの有効活用
予定される成果物	① Streaming Telemetryのユースケースまとめ② 各機器ベンダーのTelemetry取り組み報告まとめ
期間	2018/04/01 - 2018/12/31
提案日	2018/03/17

こんな活動しています



Working Group Schedule



★最終報告 JANOG43

2. 参画企業の紹介

参画企業23社、総勢40名メンバー





























docomo

















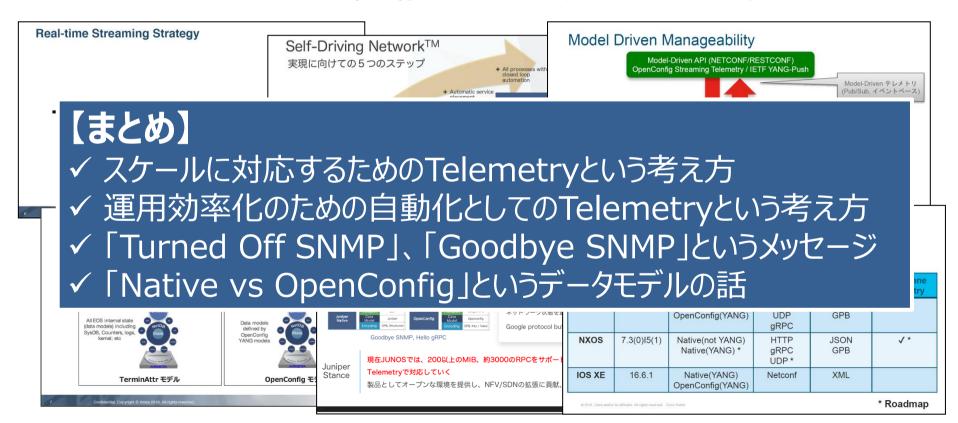
3. ミーティングの報告

第一回ミーティングのAgenda

#	Торіс	Speaker
1	開会の挨拶	チェア 井上さん、日比野
2	ARISTA Network Telemetry	アリスタネットワークスジャパン合同会社 宗像さん
3	Telemetryについて	シスコシステムズ合同会社 佐藤さん
4	TelemetryとSelf-Driving Network	ジュニパーネットワークス株式会社 有村さん、鈴木さん
5	ユーザ企業様①発表	KDDI株式会社 丹羽さん
6	ユーザ企業様②発表	ヤフー株式会社 高橋さん
7	ユーザ企業様③発表	ビッグローブ株式会社 松本さん
8	ユーザ企業様④発表	NTTコミュニケーションズ株式会社 西塚さん
9	QA91Д	

第一回ミーティングのサマリー

アリスタ、シスコ、ジュニパーの3社3様のアプローチを熱くメッセージアウト!



【参考】第一回ミーティングの発表資料

WG運営発表資料

https://www.janog.gr.jp/wg/telemetry-wg/wp-content/uploads/2018/06/【TelemetryWG】ミーティング01_20180518.pdf

Arista様発表資料

https://www.janog.gr.jp/wg/telemetry-wg/wp-content/uploads/2018/06/20180513-Arista-Telemetry-share.pdf

Cisco様発表資料

https://www.janog.gr.jp/wg/telemetry-wg/wp-content/uploads/2018/06/20180518 Cisco Telemetry WG01.pdf

Juniper様発表資料

https://www.janog.gr.jp/wg/telemetry-wg/wp-content/uploads/2018/06/20180518_Juniper_Telemetry_WG01.pdf

議事メモ

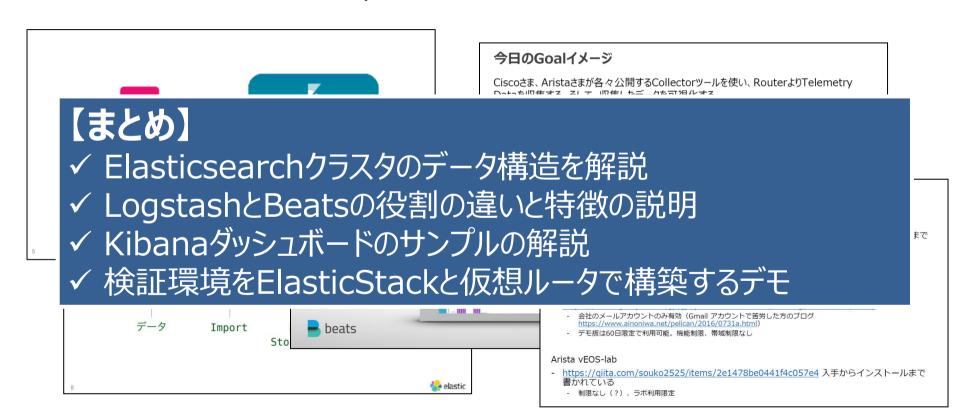
https://www.janog.gr.jp/wg/telemetry-wg/wp-content/uploads/2018/06/20180518 第一回Telemetry WGメモ.txt

第二回ミーティングのAgenda

#	Торіс	Speaker
1	チェアより	フューチャーアーキテクト株式会社 日比野
2	OSSツールで作る、Telemetry初めの一歩	ネットワンシステムズ株式会社 ハディさん、井上さん
3	ElasticStackの紹介	Elasticsearch株式会社 大谷さん
4	ユーザ企業様①発表	楽天株式会社 藤原さん
5	ユーザ企業様②発表	ソフトバンク株式会社 北上さん
6	QA91L	

第二回ミーティングのサマリー

機器から出力されるTelemetryデータの取り扱い方法について、熱く議論!!



【参考】第二回ミーティングの発表資料

WG運営発表資料

https://www.janog.gr.jp/wg/telemetry-wg/wp-content/uploads/2018/07/【TelemetryWG】ミーティング02_20180629.pptx

ネットワンシステムズ様発表資料

https://www.janog.gr.jp/wg/telemetry-wg/wp-content/uploads/2018/07/20180629 Telemetry WG NetoneSystems.pdf

Elastic様発表資料

https://speakerdeck.com/johtani/intro-elastic-stack-at-telemetry-wg

議事メモ

https://www.janog.gr.jp/wg/telemetry-wg/wp-content/uploads/2018/07/20180629 第2回Telemetry WG メモ.txt

皆さんにお願いしていた内容

各ミーティングにおいて、ユーザ企業様より以下内容を発表頂きました。

【WGでのヒアリング項目】

- ①障害対応でよく使うshowコマンド
- ②現行運用における課題や困りごと
- ③ Telemetry に期待していること
- ④ Telemetryとの関わり度合い (興味ある/試している/運用している等)

ミーティングの総括①

- Telemetryに対する考え方
 VendorとUserとの間で、認識・温度感にギャップが存在
 - Vendor side
 「Goodbye SNMP、Self-Driven Network」等のメッセージアウトがあり、
 現運用を変え得ると言う意味で、Telemetryに対する高い期待
 - User side
 興味・期待はあるが、どちらかと言うと現運用をベースに、冷静に Technologyを注視

認識ギャップを埋める施策が必要か・・

対応状況、設定方法、ユースケース等の情報整備

ミーティングの総括②

- ユースケースに対するディスカッション 運用において度々問題となる**Burst Traffic**について、参加者からの経験則シェア、ディスカスあり
 - Burst Trafficの早期検出はGood Point!!
 - しかし、**フロー情報**が解らないと対処が出来ない (どのSrc/DstのTrafficがBurstしているか解らないと対処出来ない)

現実的な利用には、他技術(xFlow等)との併用利用、他システムとの連携が必要か・・

ミーティングの総括③

- ディプロイに対するディスカッション どの様な条件が整った時に、Telemetryを導入検討が現実的となるのか?
 - Telemetryで出来る事、出来ない事の整理
 - 1st stepでTryする上での技術ドキュメント
 - SNMP MIBとTelemetry Sensor pathの対比情報
 - その他諸々、、

「情報の少なさ」故に現実的な検討には至っていないが、Telemetry ならではのユースケース登場により状況は変化すると予想

ミーティングの総括④

- システム複雑化への懸念
 - 取得した**膨大なデータへのケア**(Storage, DB管理が追加)
 - ✓ 圧縮やサマライズ機能等、Tool検討時に要考慮
 - ・ ベンダー毎のCollector (現状)
 - ✓ OpenConfigによるデータモデル共通化と同じく、Transportの統一も 期待したい – gNMIに期待

Network視点だけでは無くインフラ全体で見る必要がある、 このような視点から、運用のGame Changingも期待

ミーティングで発表頂いたものをご紹介※抜粋

①障害対応でよく使うshowコマンド

- ✓ show tech、show log、インターフェース状態確認、BGP状態確認、光レベル状態確認など
- ✓ コンフィグチェック(いつ変えたかの履歴チェックも)、HWステータス、Routing情報など

②現行運用における課題や困りごと

- ✓ TCAM監視がSNMPでは追いつけない。(Telemetryに期待している)
- ✓ Flowパケットの生成(CPUリソースを多く消費)、故にTelemetryに期待したい
- ✓ 情報不足で障害原因の特定が出来ないことで疑わしい箇所を全交換。
- ✓ マイクロバーストのようなサイレント障害。
- ✓ 設定変更後のTraffic変化量、変更して直ぐに確認したい。(今はSNMPで5分後にわかる)
- ✓ 多様なカウンタ、インターフェースだけだと全体が見えない、OoSクラスごとのカウンタとかも欲しい。

③Telemetryに期待していること

- ✓ 少ないリソースで動作するのであれば監視に使いしたい。(データ取得頻度を上げられると嬉しい)
- ✓ マルチベンダー環境のため、Open Configべースに期待。
- ✓ 自動データ収集や自動オペレーション対応に期待。(バースト時に自動でQoSをかける等)
- ✓ 課金データのクリティカルなデータ利用が可能な安定性が欲しい。

④Telemetryとの関わり度合い (興味ある/試している/運用している等)

- ✓ PoCでAristaのTelemetryをKafkaに流して確認をしている。
- ✓ PoCでTelemetryをinfluxDBに格納し、Grafanaで可視化させてみた。

4. Interop2018

Juniper様展示ブースにて登壇



6/14(木)に計2回

MXルータのTelemetry検証を交えて

Telemetryの匠より優しくTelemetryとは何なのか、何が嬉しいのかを解説!!

何故、今、Telemetry??

Googleに **SNMP**による

- 1) Hyper Scale Playe • 超大規模Data Center • White Box Switch積
 - → 従来のOperation
 - 2) Operation変革 ・ NetworkをInten ・ Workflowの洗練
 - → その為にNetwo リアルタイム把握か

Telemetry Framework Requirement by Google

· network elements stream data to collectors (push model)

NW機器はストリーム形式にてColled

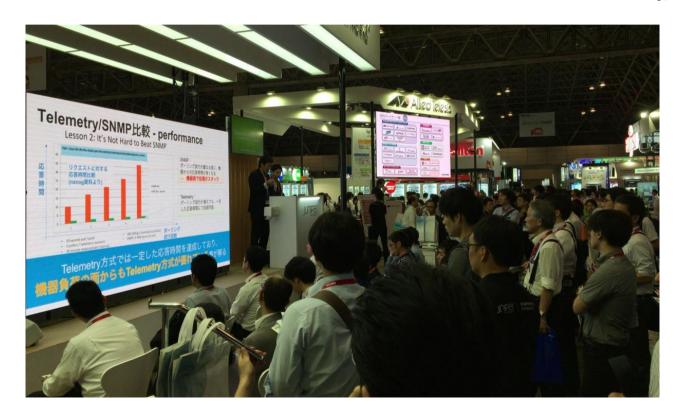
- data populated based on vendor-neutral models
 可能な限りベンダー非依存なモデル(
- utilize a publish/subscribe API to select desired
 データ選択にはpublish / subscrib
- scale for next 10 years of density growth with hig
 other protocols distribute load to hardware, so sho
 向こう10年のデータ増加に対応出来
- utilize modern transport mechanisms with active
 最新Transportメカニズムを利用す。

テストシナリオ

- ①バースト性トラッフィクの検知
- ② Packet DropとInterface Queueの相関
- ③機械学習によるアノマリ検知

想像以上の注目度の高さに圧倒

展示ブース前の通路を完全にふさいでしまって、ごめんなさい(; °Д°)

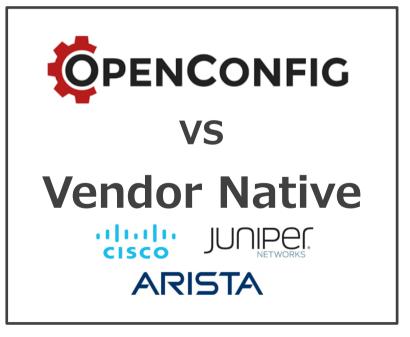


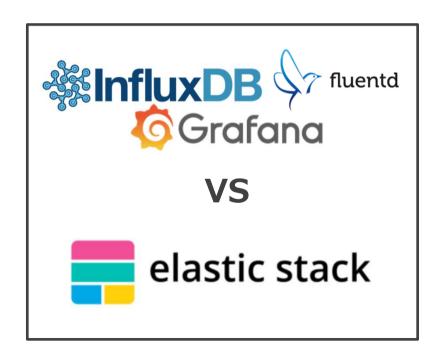


5. 今後の活動

このような取り組みを計画中

Vender NativeとOpen Configの出来ること/出来ないことを比較。 Telemetryデータを取り扱うOSSツールのメリット/デメリットを整理。etc...





Q&A



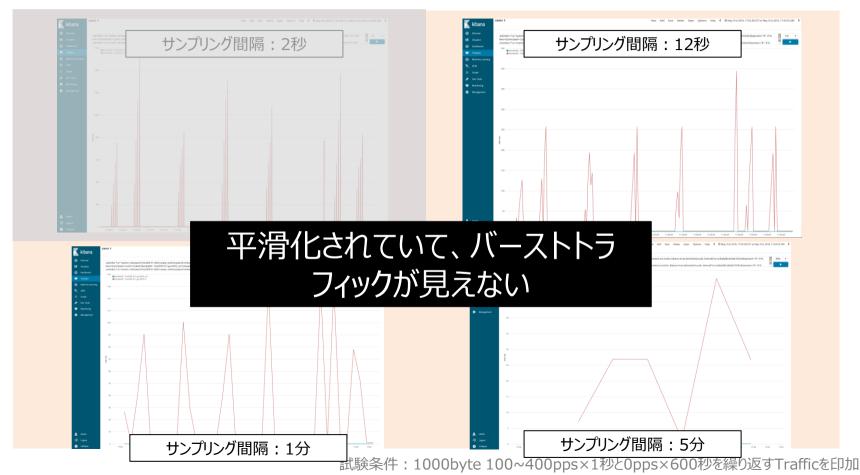
Thank you

Appendix

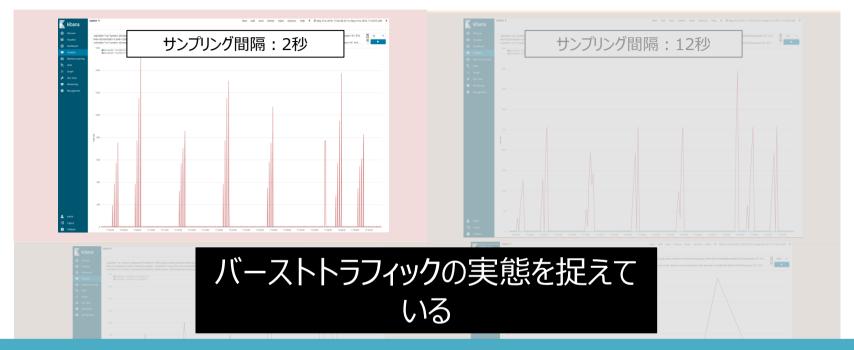
Interop2018 テストシナリオ

- ①バースト性トラッフィクの検知
- ② Packet DropとInterface Queueの相関
- ③機械学習によるアノマリ検知

リアルタイム可視化 - Burst Traffic検知



リアルタイム可視化 - Burst Traffic検知



Telemetryを使用する事で、今まで見えていなかった事象 (≒サイレント障害)を可視化、検知する事が出来る

リアルタイム可視化 - Packet DropとQueueの相関①

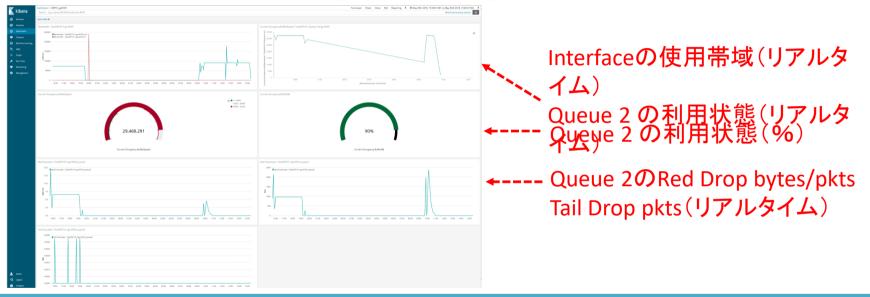
Interface毎の使用帯域 / Dropカウンタ



様々なデータを時系列データとして扱う事で、 各データ間の相関を把握が可能となる

リアルタイム可視化 - Packet DropとQueueの相関②

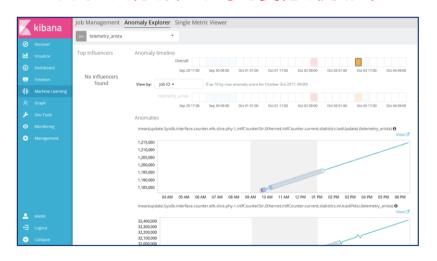
<u>Interfaceの使用帯域 / Packet Drop / Interface queueの相関</u>

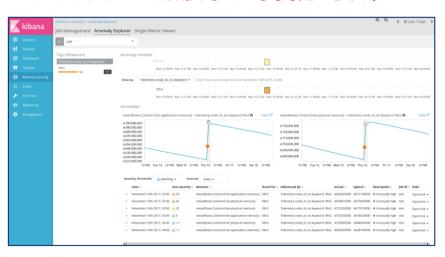


様々なデータを時系列データとして扱う事で、 各データ間の相関を把握が可能となる

機械学習 -異常性, 特異性の検知

Interface カウンター等を Machine Learning に掛け、異常性/特異性の検知に成功しています。 人の目では気付き難い微小な変化を検知(Interfaceカウンタ増減・メモリ解放等、微小変化の検知)





異常の検知をトリガーに、サイレント障害の通知や、設定修正のためのワークフローエンジンを実行する事が出来る