Invitation To Railway Technology

データ収集システムの開発









1. はじめに

近年、情報通信技術の分野は急速な技術革新が進んでおり、 当社においても、LoT(モノのインターネット)やAI(人工知能) 技術のメンテナンス業務への活用を目指した技術開発を行って います。特に、蓄積された大量の車両モニタ情報(ビッグデータ) の活用のニーズが高まっており、ビッグデータを活用できるシス テムを検討することとしました。そこで、車両モニタ情報を収 集して地上に送信し、蓄積するデータ収集システムを試験的に 構築しました。

本稿では、データ収集システムの紹介として、GIS-W (当社独自に構築している地理情報システム) と連携したリア ルタイム情報を提供するシステムと、ビッグデータの解析によ る空調装置の予兆把握に向けた技術開発について説明します。

2. データ収集システムの概要

データ収集システムは車上および地上システムから構成さ れます。321系以降に新製されている多くの電車には編成内 の機器を統括制御するデジタル伝送装置が搭載されています。 車上装置(データ取得装置 図1) は、デジタル伝送装置内を 流れる制御情報を取得し、駅停車毎または8分経過毎にデー タを携帯電話端末から地上システムへ送信します。データ取得 装置は321系など、計15編成に試験搭載しています。

地上システムでは、各試験編成から送信されるデータを受信 し、既存の業務用パソコンへ提供する情報を蓄積するための サーバを設置しています。車上の各装置から業務用パソコンま でのデータの流れを(図2) に示します。

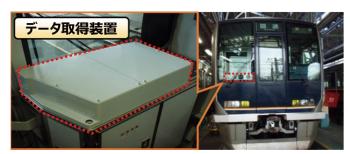


図1:データ取得装置

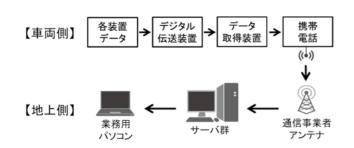


図2:データ伝送フロー

3. リアルタイムデータの抽出と連携

データ収集システムで蓄積されたビッグデータの活用に関し て、計内の意見集約を進めると、リアルタイムに車両状態を把 握したいとの意見が多く挙がりました。そこで、リアルタイムに 車両の状態を把握する機能を開発することとしました。

ビッグデータは、テキストデータに変換すると1分間あたり 約2.5Mbyte/編成と膨大なデータ量となります。しかし、 リアルタイムに情報把握するために、ビッグデータの送信頻度 を高めることは、地上側の負荷が大きくなることが懸念されま す。そこで、ビッグデータの送信頻度はそのままで、リアルタ イムに送信したいデータのみを別途車両側で抽出して送信する 方式としました。

リアルタイムに送信するデータは社内の意見集約の結果をも とに、位置情報、速度、故障、空気圧、ドア、空調情報等と しました。データの表示は、一覧性を重視して検討しました。 表示の様子を(図3) に示します。編成情報一覧画面は1編成 の情報を1行で表示し、複数の編成の列車番号や速度等を確 認できるようにしました。さらに、GIS-Wと連携して詳細な 在線位置を確認することもできるようにしました(図4)。



図3:編成情報一覧画面



図 4: GIS-W における列車の情報表示

4. ビッグデータ解析の取組み

(1)概要

空調装置の故障低減の取組みとして、更新工事や定期清掃 等が行われており、故障低減の効果が着実に現れていますが、 それでも故障に至ってしまうことがあります。そこで、ビッグデー タに含まれる空調装置のデータを日々解析することで空調装置 の故障を未然に防止する技術開発を進めています。

(2)データ解析の課題

ビッグデータのデータ量は膨大であることから、データ解 析により劣化や不具合の状況を確認するのは困難を伴います。 また、ビッグデータと空調故障の予兆との関連性は必ずしも明 確ではありません。さらに、空調装置のデータは天候など数多 くの条件に左右され、そのような中で不具合の予兆となる微細 な変化を検出しなければなりません。そこで、過去に蓄積され た大量の健全な空調装置のデータをAI・機械学習によって解 析する方法を検討しました。

(3)提案手法の概要

提案手法のワークフローを(図5)に示します。まず、空 調装置の健全性を示す指標となるセンサの項目をピックアッ プします。次に、この項目に影響を与えるデーダ例:外気温度、 湿度)を入力として、健全時のセンサ出力を計算するモデル をAI・機械学習により生成します。そして、日々取得される データに対し、当該センサ出力の実測値とモデルによる計算 値との差を異常度として求め、空調装置の健全性を評価する 方法を提案しました。

例えば、実測値とモデルによる計算値で差がない時は、健 全な空調装置と同等の動作がなされていると考えることができ ます。しかし、両者で差がある時は、健全時と異なる出力と推 測されるため、学習時と異なる、すなわち不具合の可能性を 疑うことができます。

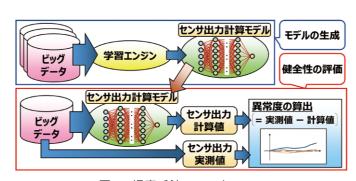


図5:提案手法のワークフロー

(4)提案手法の有効性評価

実際に発生した空調故障に対し、空調装置取替え前のデー タに提案手法を適用し、有効性を評価しました。その結果、 (図6) のとおり、異常度が徐々に増加する傾向が見られ、不 具合を事前に把握できていた可能性があることが分かりまし た。なお、健全な空調装置については、(図7)のとおり異常 度の上昇は確認されませんでした。

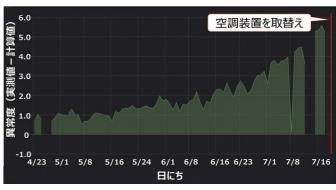


図6:故障した空調装置の異常度の推移例



図7:健全な空調装置の異常度の推移例

5. おわりに

本稿では、データ収集システムで取得されるビッグデータ の活用に関わる技術開発について紹介しました。今後もビッ グデータの有効活用に向けさらなる技術開発に取組んでいき ます。

3 技術の泉 2019 No.42