概要書

1株当たり利益(Earnings Per Share: EPS)は,企業の当期純利益を発行済株式数で割ったものであり,規模に依存しない企業の収益性を捉えた指標である.企業外部のステークホルダーである投資家は,企業の将来のEPSの予測をもとに投資判断を行い,企業内部の経営者は,将来のEPSの予測を用いて営業予算の作成や設備投資の判断などの重要な意思決定を行う.このように,EPSを正しく予測することは企業内外の幅広いステークホルダーにとっ

企業のEPS予測は、人的な予測と、統計的・機械的な予測の2つに大別できる.人的な予測の代表として、証券アナリストが公表するアナリスト予測がある.他方、統計的・機械的な予測とは、過去の実績データをもとに何らかの時系列モデルを用いて将来のEPSを予測するものである.モデルに基づく予測は、予測値を導出するまでの過程を全て自動化できるため、人的な予測に比べてコストが低いという特徴を有している.従来、EPSを予測する時系列モデルとして、年次EPSについてはランダムウォーク、四半期EPSについてはBrown and Rozeff (1979)、Griffin (1977)、Foster (1977)の3つの自己回帰和分移動平均 (AutoRegressive Integrated Moving Average: ARIMA) モデルがうまく描写するとされてきた.しかし、これらの時系列モデルによるEPS予測と、アナリストによる予測の精度を比較すると、アナリストの方が正確な予測を与えているのが現状である(桜井、1990)・特に日本においては、時系列モデルによる予測よりもアナリスト予測を用いる方が市場の期待利益として適切であると暗黙裡に見なされており、時系列モデルによるEPS予測の研究は、現在では衰退している(太田、2006)・

上記の比較対象とされた時系列モデルは,あくまでも伝統的な単変量で線形の時系列モデルである.一方,近年のモデルによる四半期EPS予測の分野では,売掛金,棚卸資産,資本的支出といった将来の四半期EPSを予測する情報があるとされる会計変数(ファンダメンタル会計変数)を用いた多変量モデルがより精度の高い予測を与えるとされている.また,時系列モデルとして機械学習アルゴリズムを用いた研究も盛んである.機械学習アルゴリズムには,従来の統計的時系列モデルに比べて,高次元データの処理に長けたモデルや非線形性を捉えられるモデルが豊富にある(Cao and You, 2020).特に,四半期EPSデータは(i)財務的,(ii)季節的,(iii)非線形な特徴を有しており(Hill et al., 1994),機械学習アルゴリズムを用いることで,多変量なファンダメンタル会計変数から予測情報を抽出し,企業利益データの非線形性を捉え,精度の高い四半期EPS予測が得られると考えられる.

そこで、日本企業データにおいて、機械学習アルゴリズムは、従来の統計的時

系列モデルに比べ四半期EPS予測の精度を向上させるのか,人的な予測よりも高い精度の予測を与えるのかを検証することを本稿の目的とする.具体的には東京証券取引所一部上場企業を対象に単変量線形モデル,多変量線形モデル,単変量機械学習アルゴリズムによる四半期EPS予測を行い,時系列モデル間の予測精度比較,機械学習アルゴリズムによる予測とアナリスト予測の精度比較をそれぞれ実施する.なお,本稿では機械学習アルゴリズムとしてRidge回帰,LASSO回帰,Elastic Net回帰,ランダムフォレスト回帰,ニューラルネットワークを用いる.

予測の結果,まず,時系列モデル間の予測精度比較について,単変量予測ではあまり予測精度の差は見られなかった.一方,多変量予測では機械学習アルゴリズムが明らかに伝統的な線形時系列モデルより。一度の高い予測を与えた.この結果から,機械学習アルゴリズムは,伝統的な線形時系列モデルでは捉えられない将来の四半期EPSとファンダメンタル会計変数の関係性を捉えることができ,機械学習アルゴリズムを用いることで統計的・機械的な手法による日本企業のEPS予測のパフォーマンスを向上させる可能性が示唆される.次に,機械学習アルゴリズムによる予測とアナリスト予測の精度比較について,多変量機械学習アルゴリズムはアナリスト予測と同等もしくはそれ以上に高い精度の予測を与えた.企業利益予測の研究分野では,長らく時系列モデルによる予測よりもアナリスト予測の方が適切であると暗黙裡に見なされてきたが,本稿の結果はその認識を覆すものとなった.

機械学習アルゴリズムはモデルの設定によって予測のパフォーマンスが大きく変動するため、本稿で得られた結果は必ずしも最良なものではないかもしれない.しかしながら、本稿の結果より、機械学習アルゴリズムはアナリストと比べて劣らない、もしくは優れた四半期EPS予測を与えることが明らかになった.このことから、現在日本で衰退してしまっている時系列モデルによる利益予測の研究が、機械学習アルゴリズムを用いることで再興する余地が十分にあることが示唆される.

参考文献

- Brown, Lawrence D and Michael S Rozeff (1979) "Univariate time-series models of quarterly accounting earnings per share: A proposed model," *Journal of Accounting Research*, Vol. 17, No. 1, pp. 179–189.
- Cao, Kai and Haifeng You (2020) "Fundamental Analysis Via Machine Learning," Technical report, Working Paper.
- Foster, George (1977) "Quarterly accounting data: Time-series properties and predictive-ability results," *Accounting Review*, Vol. 52, No. 1, pp. 1–21.
- Griffin, Paul A (1977) "The time-series behavior of quarterly earnings: preliminary evidence," *Journal of Accounting Research*, Vol. 15, No. 1, pp. 71–83.
- Hill, Tim, Leorey Marquez, Marcus O'Connor, and William Remus (1994) "Artificial neural network models for forecasting and decision making," *International journal of forecasting*, Vol. 10, No. 1, pp. 5–15.
- 太田浩司(2006)「経営者予想に関する日米の研究:文献サーベイ」,『武蔵大学論集』,第54巻,第1号,53-94頁.
- 桜井久勝 (1990)「会計利益の時系列特性と利益予測」,『経営学·会計学·商学研究 年報/神戸大学大学院経営学研究科編』,第36号,45-98頁.