# 演習02: PoC計画の具体化

課題

取得した参考情報をもとに、以下について具体化してください。

- a. AIによる需要予測の結果を何に活用するか?
- b. 精度目標をどのように設定するか?
- c. Al実装に必要な対象データは何か?
- d. 今回の顧客要求を踏まえると、モデリングに際し、学習用データの期間はどの期間とするべきか?
- e. 現場からの要求を踏まえると、どのような指標を用いて構築したモデルを評価するべきか?
- f. AI導入によって、どの程度の効果が想定できるか?

# わんだーゲーム本舗 AI需要予測導入:詳細定義

- a. AIによる需要予測結果の活用方法
- 1. 発注量決定の最適化 (最重要)
  - 各商品、各店舗における最適な発注量を AIが算出し、過剰な在庫や機会損失を減らす。
  - 特に、需要変動の大きい新商品や季節商品は、AIによる予測を活用することで、より精度の高い発注量決定が可能になる。
- 2. 在庫管理の効率化
  - AI予測に基づき、適切なタイミングで商品の補充や移動を行い、在庫切れや過剰在庫を抑制する。
  - 賞味期限の短い商品や、季節性の高い商品の在庫管理に特に有効。
- 3. 商品配置計画の改善
  - 店舗における商品の陳列場所や数量を、AI予測に基づいて最適化する。
  - 顧客の購買行動を分析し、売上増加に繋がる商品配置を実現する。
- 4. 販売促進計画の策定
  - AI予測を活用して、需要が高まると予想される商品を特定し、ターゲットを絞った効果的な販促活動を行う。
  - 需要に合わせて割引やキャンペーンを実施することで、売上増加を促進する。

# 演習02: PoC計画の具体化

#### b. 精度目標の設定

- KPI: 需要予測精度 (RMSE)
- 目標値:店舗あたり月間販売個数対比で 50% 以下
  - 現状の最大誤差は約240%であり、これを半減以下にすることで、目に見える効果が期待できる。
  - ヒアリングにおいて、調達本部長は「店舗あたり月間販売個数対比約 240%というレベルでの読み誤りはなくしたい」と発言しており、目標値として妥当と考えられる。
- 検証期間: クリスマス・年末商戦を含む 2019年12月 の売上数量予測
  - ヒアリングにおいて、調達本部長は「まずは、今ある過去データをベースに、特にクリスマス・年末商戦で需要がブレるため予測が難しい 12月の売上数量予測を行って みて、どれほどの精度が出せるか検証したいです」と発言している。

## c. AI実装に必要な対象データ

- 必須データ:
  - POSデータ (2018年1月~2019年12月): 各店舗における、商品別の過去販売実績データ。
    - 日別、週別、月別などの売上数量データ
    - 店舗別、商品別、顧客別などの属性情報
  - 商品マスタデータ: 商品名、カテゴリー、価格、発売日、メーカー、ジャンルなどの商品情報。
  - 店舗マスタデータ:店舗名、所在地、規模、商圏人口、競合店情報などの店舗情報。
- 追加データ (精度向上に有効):
  - プロモーション情報: 各商品、各店舗における過去の販促活動(キャンペーン、割引、広告など)に関するデータ。
  - 天候データ: 気温、降水量、積雪量などの気象データ。
  - カレンダーデータ: 祝日、イベント、長期休暇などの情報。
  - 競合情報:競合店の出店状況、価格情報、販促活動などの情報。
  - SNSデータ:ゲーム関連の話題量、口コミ情報など。

# 演習02: PoC計画の具体化

### d. 学習用データ期間

- **学習期間: 直近2年間 (2018年1月~2019年12月)** のデータを用いる。
  - ゲーム業界はトレンド変化が速いため、より直近のデータを用いる方が、より精度の高いモデルを構築できると考えられる。
  - 2年間のデータを用いることで、季節変動や年変動の影響も考慮できる。

### e. モデル評価指標

- 主要指標:
  - RMSE (Root Mean Squared Error: 二乗平均平方根誤差): 需要予測の誤差を評価する主要な指標。
  - MAE (Mean Absolute Error: 平均絶対誤差): 誤差の大きさを直感的に理解しやすい指標。
- 追加指標 (参考):
  - MAPE (Mean Absolute Percentage Error: 平均絶対パーセント誤差 ): 予測値と実測値の差をパーセンテージで表した指標。
  - R² (決定係数): モデルの当てはまりの良さを示す指標。

### f. AI導入による想定効果

- 定量的効果:
  - 機会損失・余剰在庫の削減による、年間1億円のコスト削減(目標とする RMSE達成時)
    - 根拠: 現状の誤差を半減できれば、在庫管理コストを少なくとも 25%削減できるという試算に基づく。
  - 需要予測業務の効率化による、年間1,000時間 の工数削減
    - 根拠: AIによる自動化により、現状の業務時間の半分を削減できると仮定。
- 定性的効果:
  - 担当者間の予測精度のばらつきの解消
  - データに基づいた客観的な意思決定
  - 変化の激しい市場への迅速な対応