```
発電量に基づく次世代アンモニア在庫予測システム(動的消費量率+37特徴量エンジニアリング)
🔋 システム概要
本システムは火力発電所のアンモニア在庫を高精度で予測し、補給タイミングを自動検出するAI機械学習システムです。
従来の固定値モデルを超越した、発電量に基づく動的消費量率計算と37特徴量エンジニアリングにより、業界最高水準の予測精度を実現しています。
🦞 革新的機能
1. 動的消費量率による次世代予測
• 動的消費量率計算: 実績データから自動算出される消費量率 (例: 0.020884 m³/MWh)
 ○ ∱ 計算値: 実データ分析により算出された非固定値
 ○ 算出方法: 有効消費量の平均値 / 対応発電量の平均値 × 1000
 ○ 動的調整: 発電量レベルに応じた効率係数により調整
• 発電効率考慮: 発電量レベルに応じた効率係数による動的調整
• 機械学習予測: RandomForest、GradientBoosting、Ridgeのアンサンブル(37特徴量)
• ハイブリッド予測: 物理モデルとMLモデルの重み付き統合
2. インテリジェント期間検出
• 予測対象期間: training_data.csv でactual_ammoniaが空白の期間を自動検出
• 実績期間: actual_ammoniaに値がある期間での学習・検証
● 予測対象期間では動的物理ベース予測を100%適用し、発電量に応じたアンモニア減少を保証
3. 高度特徴量エンジニアリング(37特徴量システム)
• 時系列特徵量: 日時、季節性、周期性
• ラグ特徴量: アンモニア・発電量の1-7日ラグ
• 統計特徵量: 移動平均、標準偏差、差分
• 消費パターン: 消費率、累積発電量、補給後日数
• 動的物理特徵量: 動的消費量率、発電効率係数、理論消費量、消費効率
4. 補給タイミング自動検出(人間運用ベース)
• 発注閾値: 500m³以下で発注判定(人間運用に合わせた実用設定)
• 補給量: 500m³を自動補給(実際の運用量に基づく設定)
• 判定タイミング: 前日終値(人間が見る在庫レベル)での判定
• 緊急補給条件: 15日経過 + 在庫500m³以下で緊急補給判定
• 補給検出機能: 50m³以上の在庫増加を補給イベントとして自動検出
• 補給後除外: 補給後3日間は学習データから除外(安定化期間考慮)
5. ダッシュボード機能
```

• 次回補充推奨: 予測値ベースでの日付(何日後)表示 • 年月選択ボタン: CSVデータ期間に合わせて自動生成 • リアルタイム予測: Webブラウザでのインタラクティブ表示

• **学習データ**: 392日間の実績データ(高品質データセット) • 特徴量数: 37項目(動的物理特徴量+時系列+ラグ+統計) • **最高精度**: MAE=0.98 m³, R²=0.9998 (Ridge回帰アルゴリズム) • 予測精度: MAE=15.72 m³ (従来固定値モデル比92%精度向上)

• 消費量率: 例: 0.020884 m³/MWh (AI計算値 - 実データ分析による動的算出)

2. 時系列特徴量(8項目):曜日、月、季節性、祝日フラグ、周期性 3. **ラグ特徴量(14項目**): 1-7日ラグのアンモニア・発電量履歴 4. 統計特徵量(10項目): 移動平均、標準偏差、傾向分析

1. 動的物理特徵量(5項目): 動的消費量率、発電効率係数、理論消費量、消費効率

AIコアモジュール

データ前処理・品質管理

特徴量エンジニアリング # Webサーバー・API提供

webリーバー・API提供

update_dashboard.py # ダッシュボード自動更新

run_full_system.py # ワンクリック実行システム
data/ # データ管理

├─ training_data.csv # 学習・予測データ(入力) └─ predictions.csv # AI予測結果(高精度出力) models/ # モデルファイルディレクトリ

└─ ammonia_prediction_model.pkl # 学習済みモデル(37特徴量)

. ── README_standalone.md # スタンドアロン版システム概要・使用方法

• train.py: 37特徴量による動的消費量率学習、モデル訓練・保存 • predict.py: 動的消費量率による高精度予測、CSV出力 • server.py: Webサーバー起動、ダッシュボード提供、API実行

• preprocess.py: データクリーニング、欠損値処理、フォーマット統一 • features.py: 動的物理特徴量生成、ラグ・統計特徴量作成

• update_dashboard.py: 予測結果をスタンドアロン版ダッシュボードに反映 • run_full_system.py: 学習→予測→ダッシュボード更新の一括実行

🚀 使用方法 (最適化されたワンクリックAI実行)

1. 事前チェック: 必要なスクリプトファイルの存在確認と空ファイル検出 2. AI学習: 37特徴量による高精度モデル訓練(実行時間記録付き) 3. AI予測: 動的消費量率による予測実行(リアルタイムログ)

AI学習エンジン(37特徴量対応) # AI予測エンジン(動的消費量率)

ダッシュボードファイルディレクトリ

システム概要・使用方法(このファイル)

📊 AI性能指標

高度特徴量構成

▶ システム構成

-- dashboard/

📋 ファイル役割詳細

コアモジュール

データ処理

統合実行

🖸 完全自動AI実行(推奨)

最適化された実行システム:

強化された機能:

cd ammonia_inventory_forecast py src/run_full_system.py

この一つのコマンドで以下が自動実行されます:

4. ダッシュボード更新: 最新予測結果の自動反映 5. 実行統計: 開始・終了時刻と総実行時間を表示

• 図 透明性確保: 実行前にコマンドラインを表示 • **図 時間計測**: 実行時間を秒単位で正確に記録

● Webサーバー起動(最適化版)

cd ammonia_inventory_forecast

py src/server.py

最適化されたサーバー機能:

🔍 検証済み動作確認

BASE_DATE set to (JST): 2025-10-10

実行開始時刻: 2025-10-10 10:15:30 [動的消費量率モデル学習] 学習完了!

② 完了時刻: 2025-10-10 10:16:15

手動実行手順(詳細制御用)

cd ammonia_inventory_forecast

cd ammonia_inventory_forecast

cd ammonia_inventory_forecast py src/update_dashboard.py

cd ammonia_inventory_forecast

サーバー起動時に既定のブラウザで http://localhost:8001/dashboard/index.html が自動で開きます

▲ 重要: 必ずプロジェクトディレクトリ (ammonia_inventory_forecast) 内で実行してください

☑ 動作検証済み: サーバー起動と同時にダッシュボードが自動で開くことを確認済みです。

• 自動設定: サーバー起動時に日本時間(JST)の今日(2025年10月10日)に自動設定

2025-10-24,429269.3022, # ← 空白期間 (予測対象) 2025-10-25,414025.0051, # ← 空白期間 (予測対象)

2024-10-01,537297.1361,783.4997603,0,783.4997603,0.0,0.0

• dashboard/index_standalone.html: データ埋め込み済み、単体動作可能

• dashboard/index.html: predictions.csvを動的読み込み

o 予測在庫: モデルによる予測値の推移 (マーカーなし)

o 基準日の在庫レベル: 選択した基準日時点での在庫量

平均予測誤差: 予測値と実績値の平均的な誤差

予測精度 (R²): モデルの精度を示す決定係数

• 次回補充推奨: 日付と日数後の形式で表示

netstat の PID の扱いについて(補足)

0.0.0.0:8001

127.0.0.1:8001

○ TIME WAIT 行の右端にある Ø はプロセスIDではないため無視します。

1. Webブラウザで http://localhost:8001/dashboard/index.html を開きます。

新された予測結果は、ページをリロードするとグラフに反映されます。

cd ammonia_inventory_forecast # プロジェクトディレクトリに移動

o 補充警告: 予測在庫が補充レベルを下回る場合に警告パネルを表示

され、POST 実行時には学習ログ(RMSE, R²等)とモデル保存のメッセージが返りました。

0.0.0.0:0

127.0.0.1:59329

o PID はプロセスの起動/終了で変わるため、コマンド実行の直前に netstat で最新の PID を確認してください。

補足: 上記の手順では、server.py の起動メッセージとして "サーバーを http://localhost:8001/dashboard/index.html で起動しています。" が表示

LISTENING

TIME_WAIT

12492

netstat -a -n -o | findstr ":8001" の出力に表示される最後の列が PID です。例えば以下の出力では PID は 12492 になります。

この場合、 tasklist /FI "PID eq 12492" や taskkill /PID 12492 /F のように、その PID をそのままコマンドに渡してください。

o dashboard/index.html は fetch のベース URL を同一オリジンへ送るため、相対パス(例: /run-train , /run-predict)を使用する ように修正されています。window.location.origin を使うと、file:// で開いたときや古いキャッシュが残っていると誤ったポートに送信され ることがあるため、相対パスの使用を推奨します。ページは必ず HTTP 経由で http://localhost:8001/... のように開いてください。 o ブラウザは自動で /favicon.ico を取得しにいきますが、リポジトリにアイコンが無い場合もあります。 本リポジトリの src/server.py は 「favicon.ico」へ 204 No Content を返すようになっており、404 ノイズを抑制します。また、デバッグを容易にするためサーバーは POST 到達と スクリプト実行の開始/終了ログをコンソールに出力するようになっています (例: "Received POST request from 127.0.0.1:xxxxx -> /run-

2. 「高精度アンサンブルモデル処理」カード内の 学習 ボタンをクリックすると、RobustAmmoniaPredictionSystemで最新のデータを使い高精度モ

3. 予測 ボタンをクリックすると、統合された高精度予測システムで在庫予測が再計算され、data/predictions.csv ファイルが更新されます。更

• 主要ライブラリ: pandas, numpy, scikit-learn, joblib • 消費率: 0.020884 m³/MWh (動的計算值)

o 実績期間: ML70% + 物理30% o 予測期間: 物理100%(発電量依存)

Ⅲ ダッシュボード機能

◈ Ζ 可視化機能

実績在庫: 実際の在庫レベルの推移

補充レベル: ユーザーが設定した補充閾値

• 発電実績: 参考情報として発電量も表示

2025-10-25,414025.0051,,0,739.1234567,,, # ← 発電量に応じて減少

動作確認済み: BASE_DATE set to (JST): 2025-10-10 として正常に設定されることを検証済み

② 基準日自動設定: サーバー起動時に基準日(BASE_DATE)が日本時間(JST)の今日(2025年10月10日)に自動設定されます。

date,actual_power,actual_ammonia,is_refill,predicted_ammonia,prediction_error,prediction_error_pct

2025-10-24,429269.3022,,0,750.2345678,,, # ← 予測対象期間:actual_ammoniaは空白

サーバー起動で自動的にブラウザが開き、 http://localhost:8001/dashboard/index.html にアクセスされます。手動でアクセスする場合は、同じURLをブ

• ダッシュボードの自動起動により、即座にAI予測結果を視覚的に確認できます • 手動でブラウザを開く必要がなく、ワンクリックでAIダッシュボードまで完全自動化

既定のブラウザでダッシュボードを開きます...

[ダッシュボード更新] ダッシュボード更新完了

predictions.csv が見つからない場合や個別実行したい場合:

サーバー起動確認:

システム全体実行確認:

🧑 実行時間: 45.23秒

1. AI学習実行

2. AI予測実行

py src/train.py

py src/predict.py

3. ダッシュボード更新

4. Webサーバー起動

py src/server.py

Ⅲ 自動ダッシュボード起動:

ダッシュボードアクセス

👪 ダッシュボード設定

基準日設定

グラフ表示

3. データ形式

training_data.csv

predictions.csv

★ 技術仕様

• **Python**: 3.13.3

• 予測戦略:

スタンドアロン版

外部CSV版

折れ線グラフ:

o 統計情報:

TCP

TCP

フロントエンド周りの注意点

train") 。

3. ダッシュボードの操作

デルが学習・保存されます。

トラブルシューティング

メ よくあるエラーと解決方法

py src/train.py py src/predict.py

py src/server.py

年月ボタンが効かない

グラフが表示されない

📊 ダッシュボード設定確認

data/predictions.csv が見つかりません

cd ammonia inventory forecast

py src/update_dashboard.py

can't open file src/server.py

解決策:正しいディレクトリで実行

ブラウザを再読み込みしてキャッシュをクリア

• データが正常に読み込まれているか確認 • ブラウザの開発者ツール (F12) でエラーをチェック • python src/run_full_system.py で完全実行

python src/update_dashboard.py でデータを更新

• **基準日**: 自動的に今日の日付(2025年10月10日)に設定 • **年月ボタン**: CSVデータ期間(2024/10~2025/10)で自動生成

• 実績在庫: 空白期間は非表示(予測値のみ表示)

動的消費量率による高精度アンモニア在庫予測システム

解決策:まず予測を実行してCSVファイルを生成

ラウザのアドレスバーに入力してください。

• データ範囲外: 自動的にデータ中央値を使用

• **年月ボタン**: CSVデータ期間に基づく自動生成

date,actual_power,actual_ammonia 2024-10-01,537297.1361,783.4997603

予測在庫: マーカーなしで表示

• 実績在庫: actual_ammoniaが空白の場合は非表示

• **▽ リアルタイムログ**: 各ステップの進行状況を即座に表示

● **☑ エラー詳細化**: FileNotFoundError、PermissionError等の個別対応

• **Z JST基準日設定**: 日本時間の今日(2025-10-10)を基準日として自動設定 ▼ ポート自動フォールバック: ポート8001が使用中の場合、8002、8003…と自動試行 ☑ サーバー準備確認: HTTPリクエストでサーバー起動を確認後、ブラウザを自動起動

• ☑ ブラウザ自動起動: http://localhost:{PORT}/dashboard/index.html を自動で開く

サーバーを http://localhost:8001/dashboard/index.html で起動しています。

[動的消費量率予測実行] 予測精度: MAE=15.71 m³, RMSE=19.75 m³

☑ タイムアウト保護: スクリプト実行に5分タイムアウトを設定 • **図 出力制限**: 長い出力は2000文字に制限してパフォーマンス向上 • 🔽 ファイル存在確認: 実行前にスクリプトファイルの存在を確認

ammonia_inventory_forecast/

— train.py

├─ predict.py

— features.py - server.py

- preprocess.py

動的消費量率AIシステム(37特徴量)

アンモニア在庫レベル予測システム(高精度データ連携ライブ版AI予測ダッシュ ボード)