

生成AIを活用したテストコード自動生成

～テストの未来を変える!? テストコード自動生成への挑戦!～

2025年10月23日

パナソニック アドバンスドテクノロジー株式会社
森下直人 ・ 中前直義

ソフトウェアは大規模化、複雑化しており、開発現場の負荷は常に高い状況です

我々、自動化推進Gでは開発現場の自動化を推進してきましたが
単体テストコードの整備は人手であり時間がかかる工程でした

そこで、生成AIを活用したら効率化できるのではないかと考えました

今回、生成AIを活用した単体テストコードの自動生成にTryしましたので
その内容や現場での活用実績についてご報告します

参考になれば幸いです

本日の内容

- 会社紹介
- 自己紹介
- 1. 背景／改善したいこと
- 2. 生成AI活用の試行錯誤
- 3. テストコード生成の効率化
- 4. 生成AIの実践活用と結果
- 5. 今後の予定

パナソニック アドバンステクノロジー株式会社

Panasonic Advanced Technology Development Co., Ltd

設立

2007年4月1日（創業1985年）

事業目的

システムおよびソフトウェア設計開発を通じて
安全・安心、快適・便利な暮らしを実現する

従業員

519名（2025/4/1時点）



車載



IoTシステム



自社製品

@mobi

@seguro wes

ねんねナビ®



ロボティクス



産業・制御

① 受託開発が主ビジネス

② 技術者比率が高い

③ 複数拠点での開発

パナソニックG

Panasonic



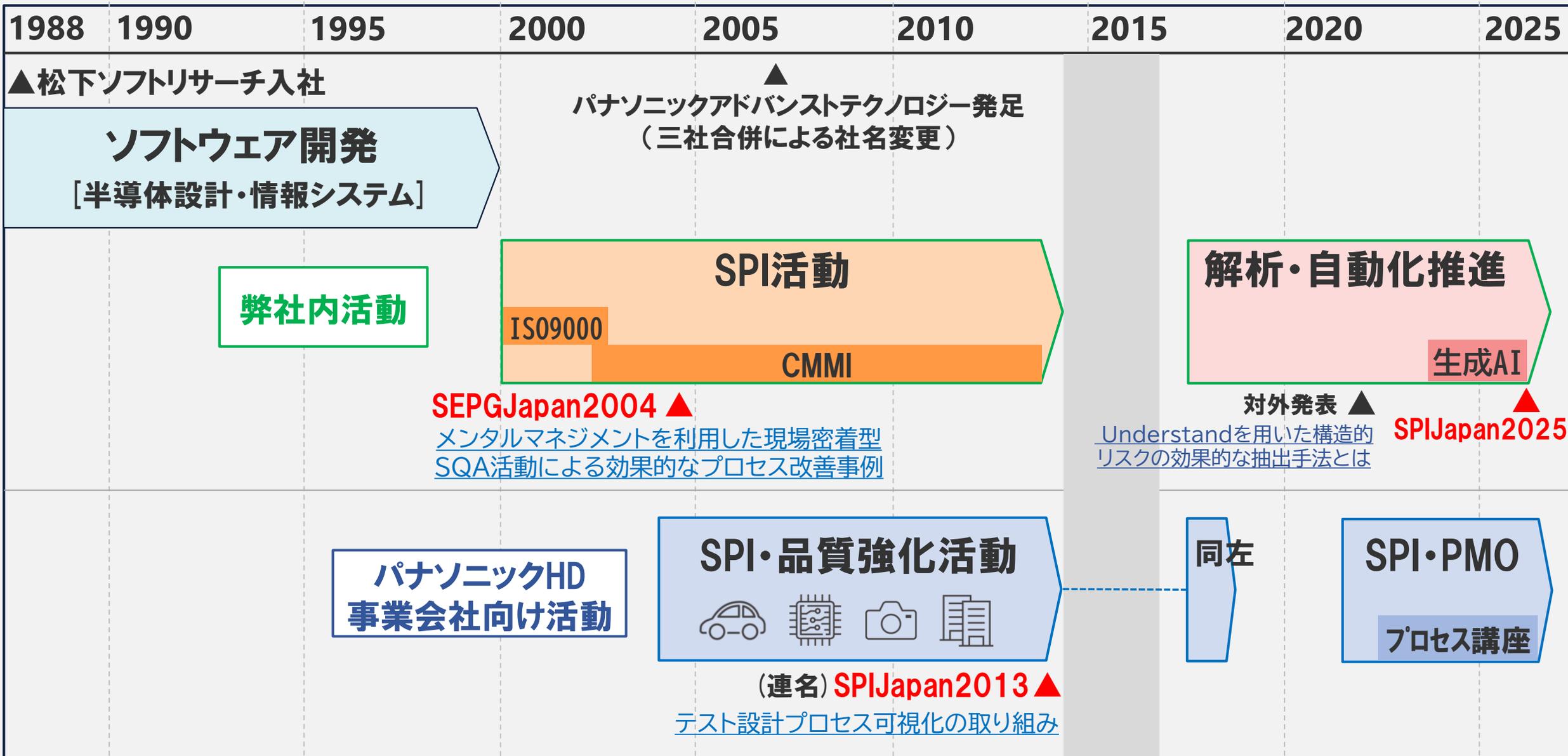
グループ外企業



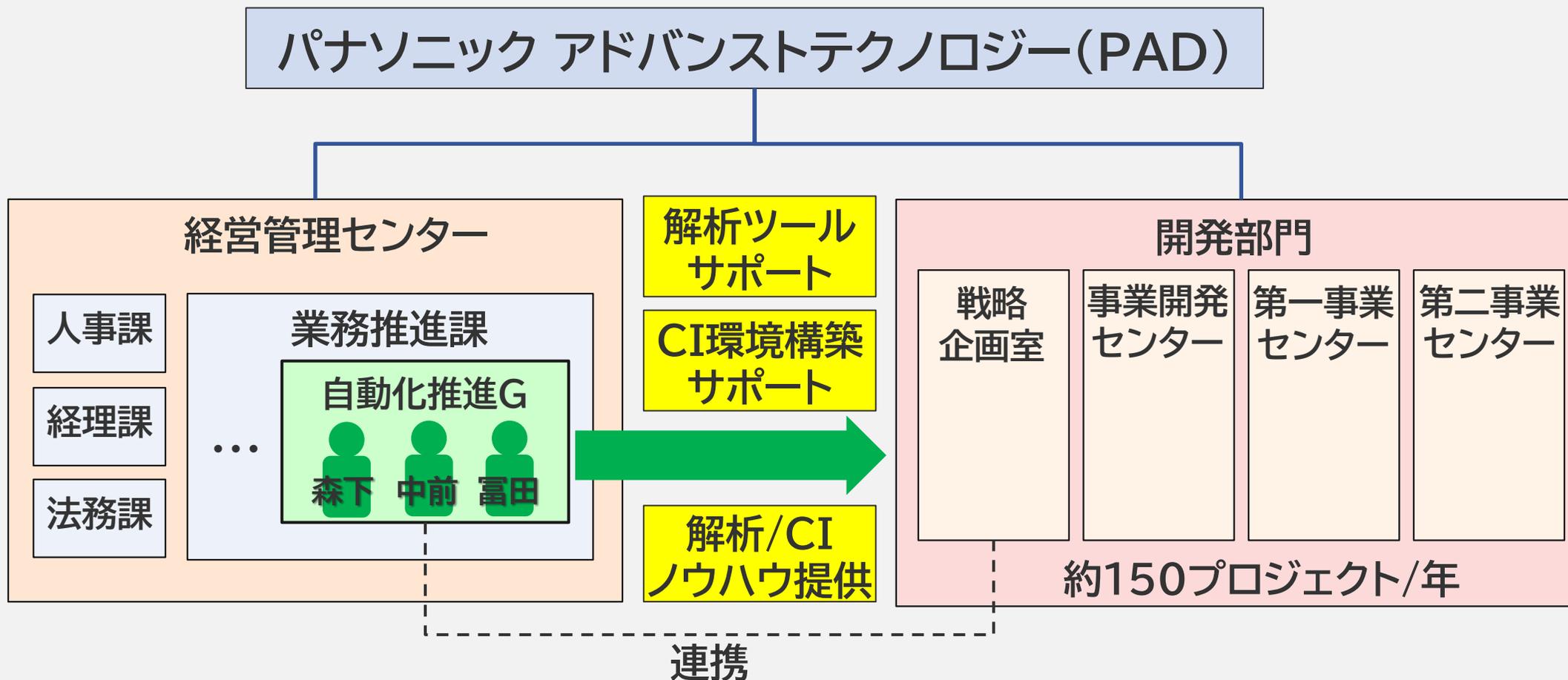
技術者比率

90%



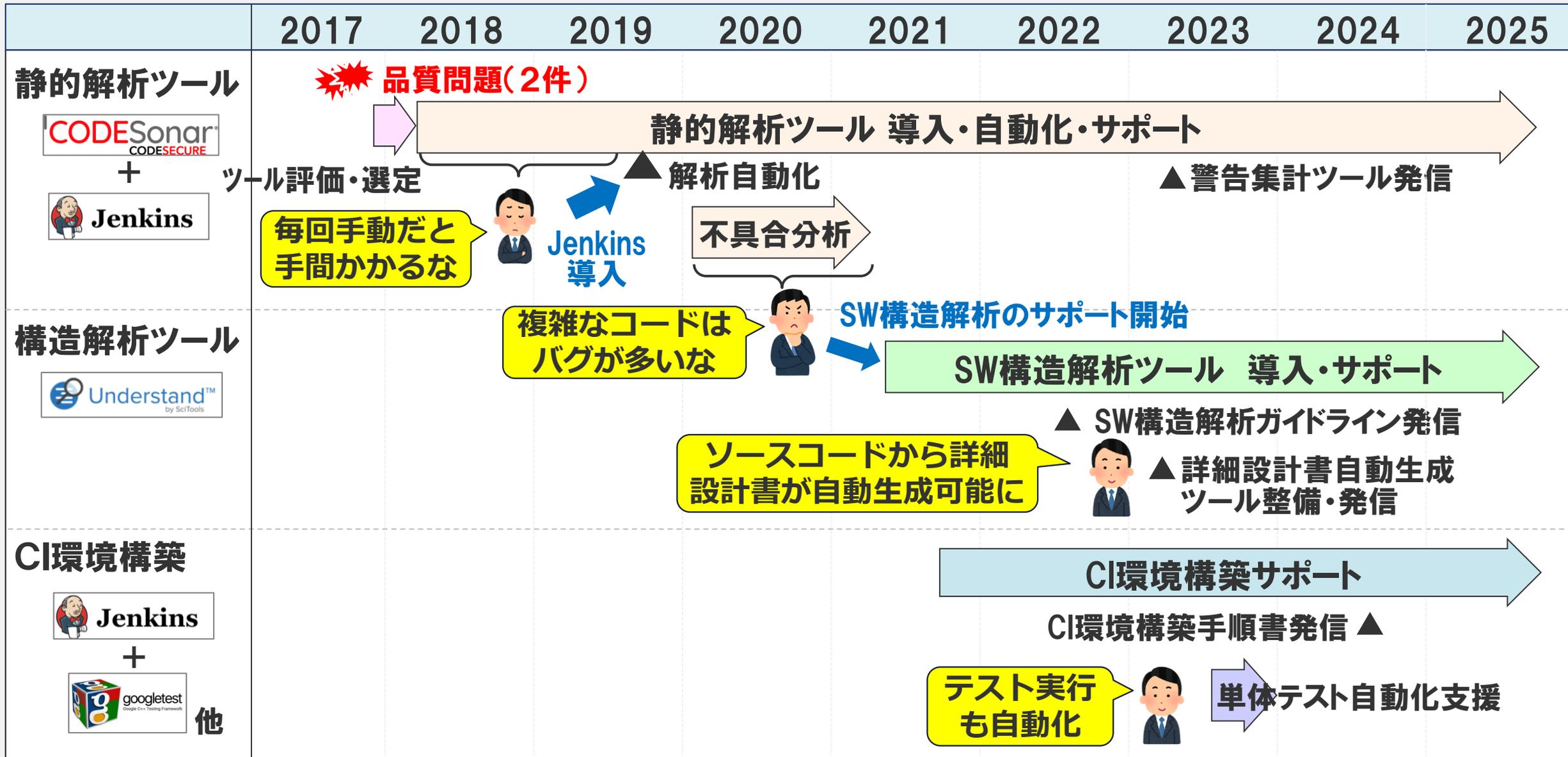


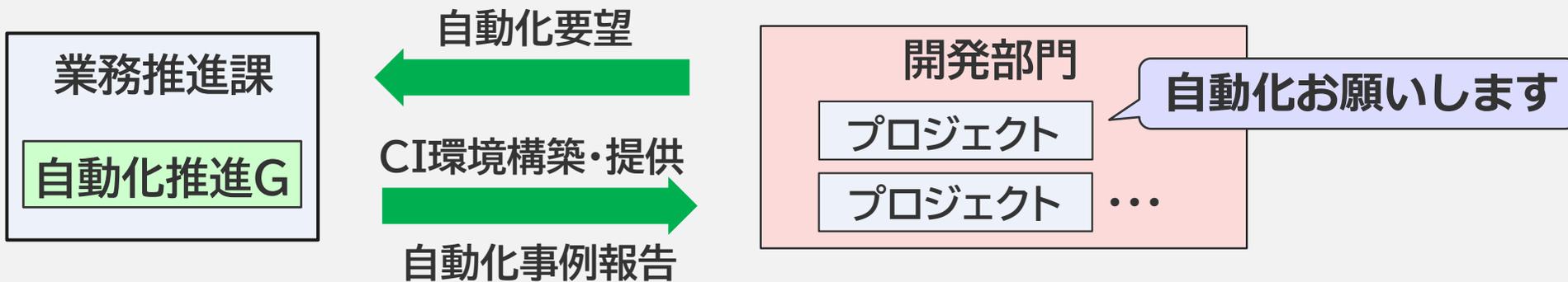
1. 背景・改善したいこと



- ・静的解析/構造解析ツール、CI環境構築のサポート、及び、ノウハウ化と発信により、開発部門の品質/生産性向上を推進

これまでの取り組み





2025/9時点の自動化状況（自動化推進Gのサポート対象）

プロジェクト \ 工程	トレーサビリティ管理	ビルド	静的解析	単体テスト	結合テスト
プロジェクトA		■ →	■ →	■	
プロジェクトC	■ →	■ →	■ →	■ →	■
プロジェクトD			■ →	■ →	■
プロジェクトE		■ →	■ →	■	
プロジェクトF		■ →	■ →	■	
プロジェクトG	■ →	■ →	■		
プロジェクトH	■ →	■ →	■		

単体テスト自動化支援

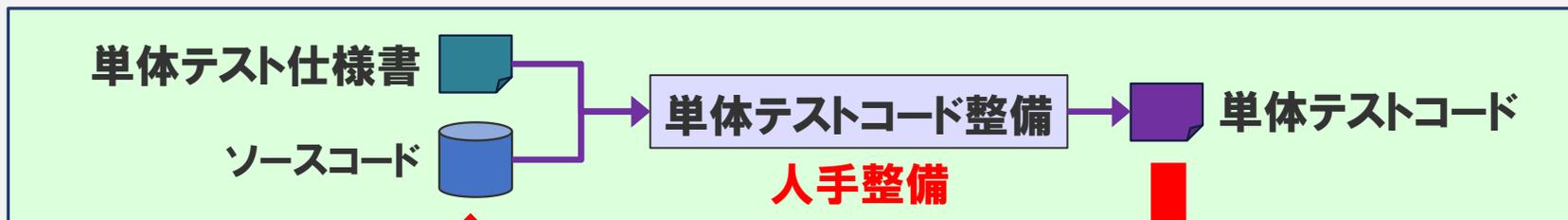
※各工程のツールは
プロジェクトにより
異なる

単体テスト自動化前

※インクリメンタル開発

単体テストコード整備とCI環境での自動化を支援

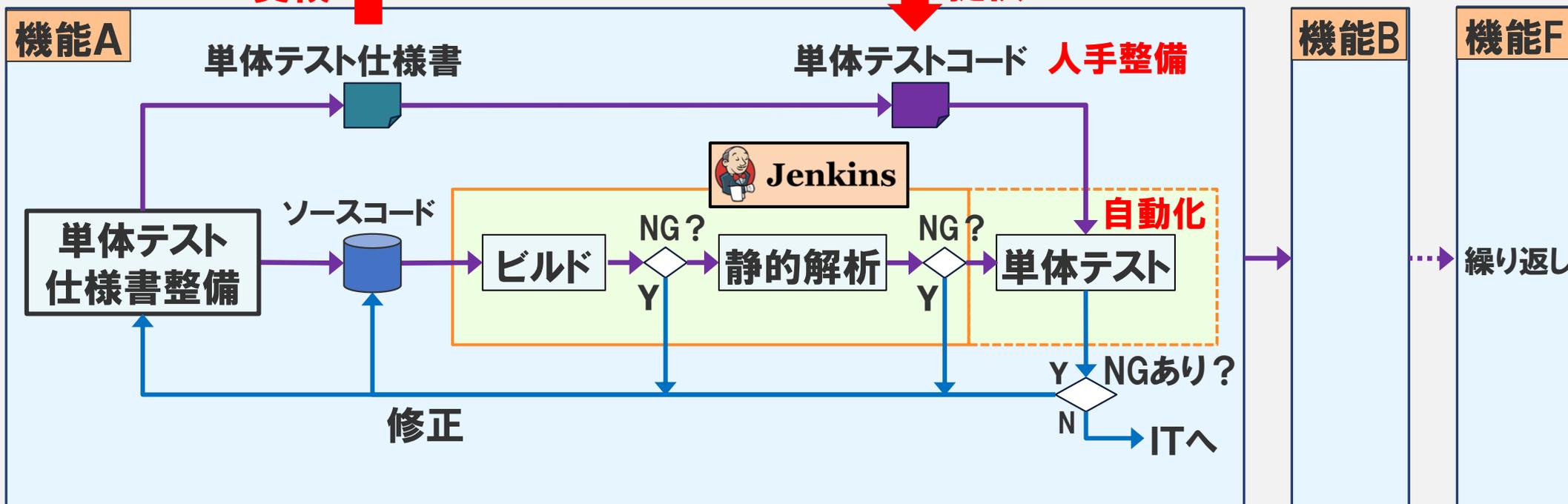
自動化推進G



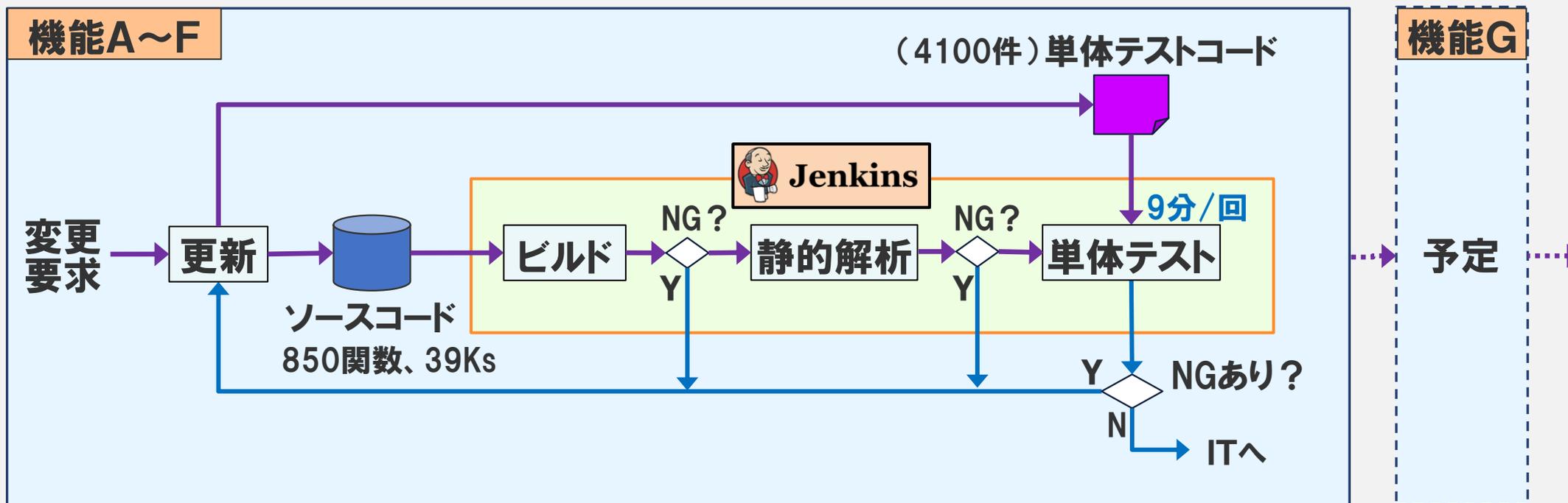
受領

提供

プロジェクトA



単体テスト自動化後



PL

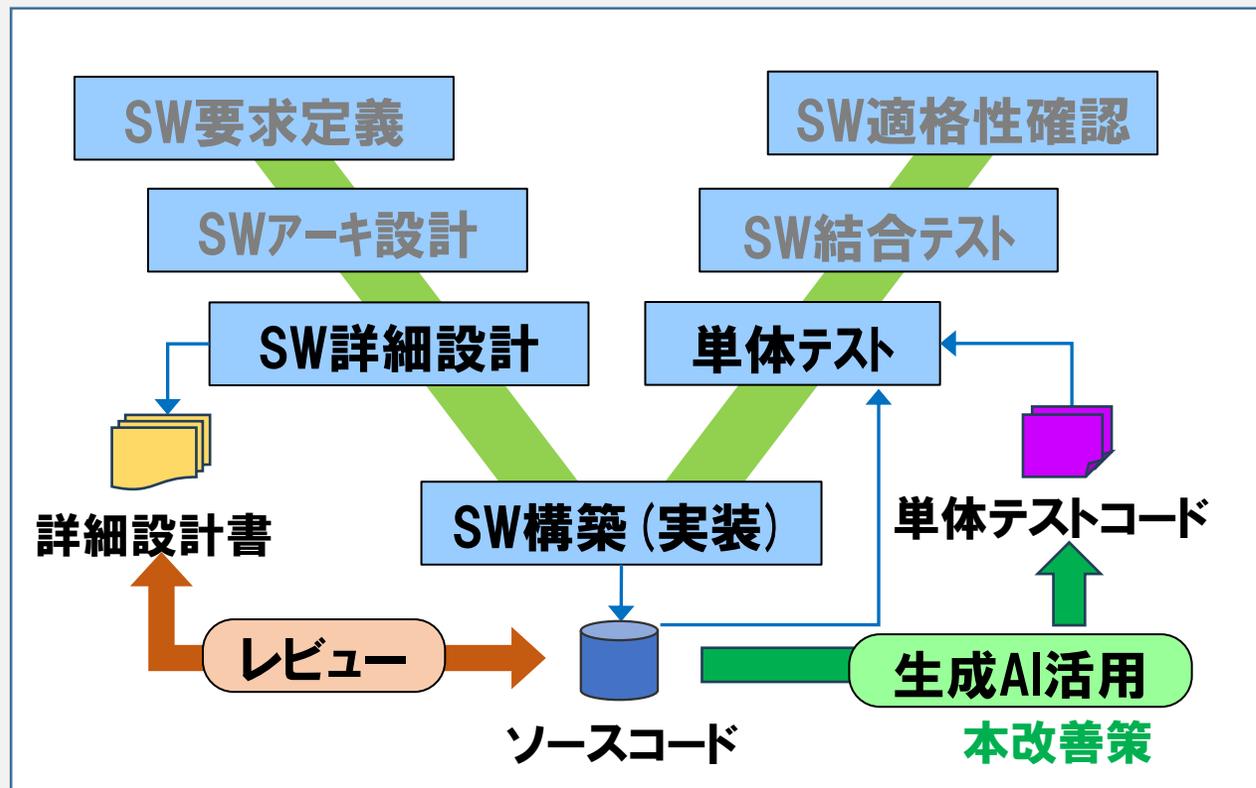


単体テストコード整備に延べ5人月要しましたが、ソースコード更新毎に単体テストが全件実施でき、インクリメンタル開発が大幅に効率化できました

← 単体テストコード整備を効率化できないか

2. 生成AI活用の試行錯誤

2023年度よりパナソニックグループでChatGPTベースのPX-AIが利用可能になっている。
生成AIを単体テストコードの整備に適用できないかと考えた。



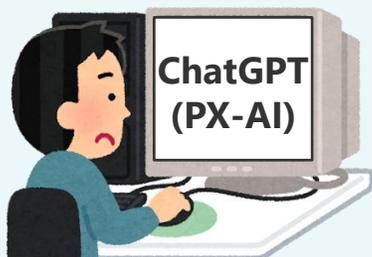
[Panasonic Newsroom Japan](#) より (2023/8/7)

現場より単体テストコード整備を効率化したいとの相談を受け、生成AI活用を開始
(プロジェクトB)

1ヶ月目:ChatGPT(PX-AI)

文字数制限があり、
手修正が多いな..

C1 100%の
テストコード生成は
難しいな..



変更



2ヶ月目:GitHub Copilot

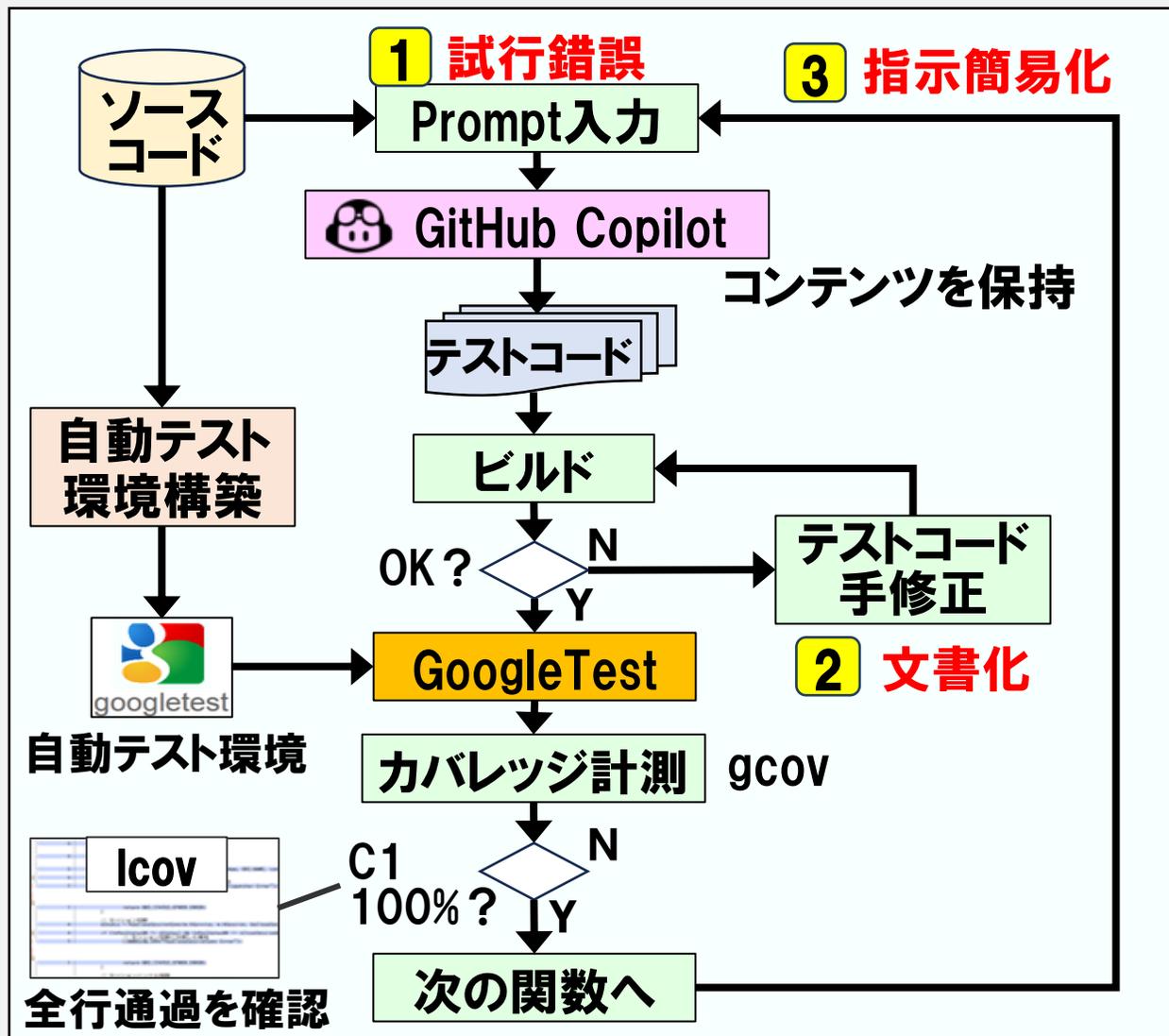
VSCode上で完結し、
操作性が良い

手修正は必要だが
C1 100%のテスト
コードが生成できる！



項目	ChatGPT (PX-AI)	GitHub Copilot
目的	特定の業務プロセスやデータ分析、意思決定支援など、 広範囲なビジネス用途に利用	主に プログラミング支援が目的
機能	データ分析、予測、業務プロセスの自動化など、様々なビジネスニーズに応える	開発者にリアルタイムでコードの自動補完、関数提案などを行い、効率的なコーディングをサポート

最初からテストコード生成の**用途に適した生成AIを選択すべきであった**



1 試行錯誤しながら丁寧に指示

- 1) OO関数に対してC1カバレッジの条件を、同値分割、境界値分析に配慮して抽出して下さい
- 2) テストケースの具体例を示してください
- 3) C1カバレッジ100%を達成するためのGoogle TestとGoogle Mockのコードを作成して下さい
- 4) テストコードにコメントを日本語で追加して下さい
- 5) MOCK_METHODをMOCK_METHODn(数字)の形式に変更して下さい

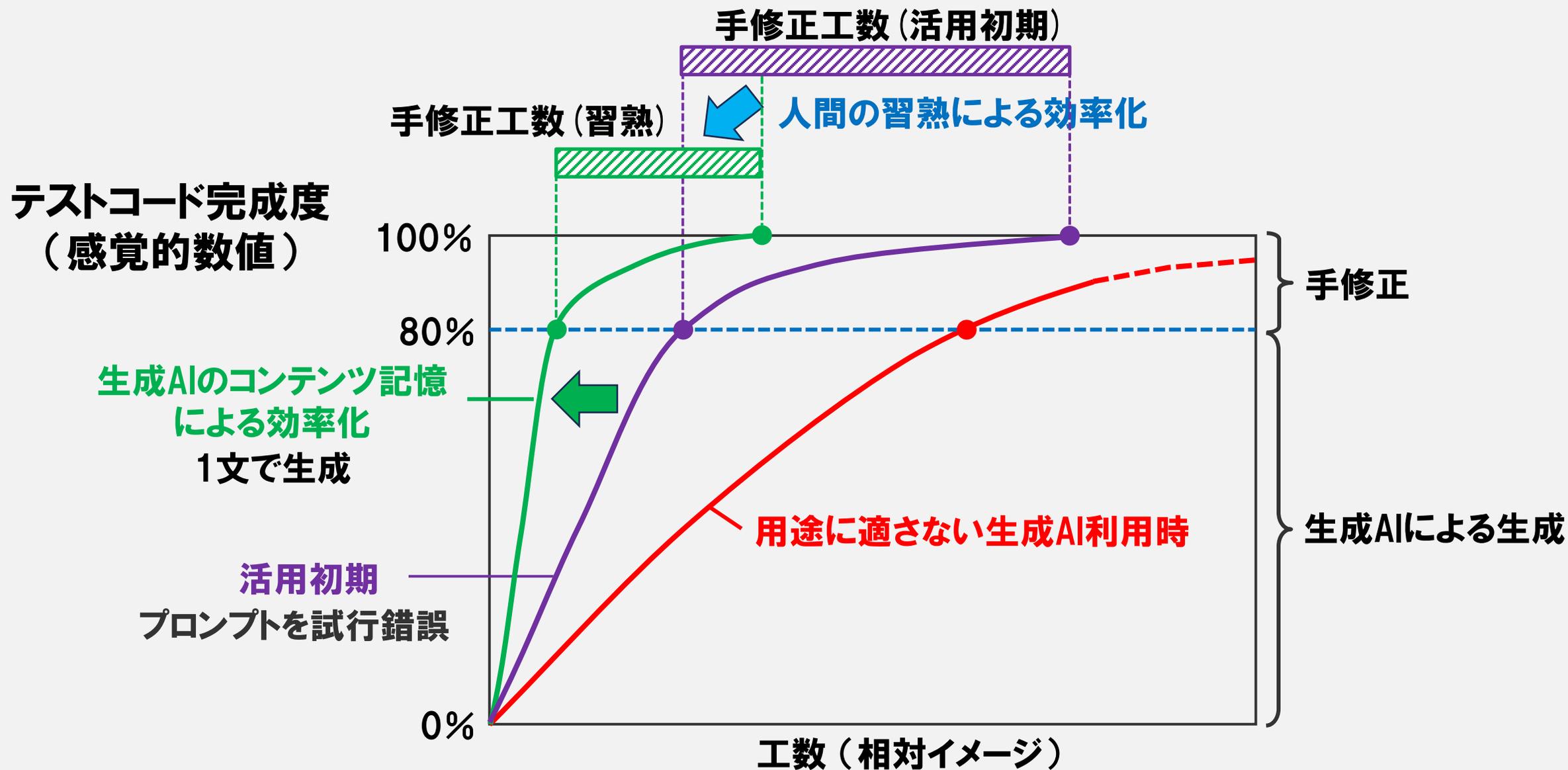
2 テストコードの手修正内容を文書化

- ・クラス内メソッドのMock化(仮想オブジェクト化)
- ・プライベートメンバ変数のテスト対応
- ・インライン展開の抑止 など11項目

3 コンテンツは保持され、1文で生成可能に

- ・OO関数のC1カバレッジ100%を達成するGoogle TestとGoogle Mockのコードを作成して下さい

生成AI活用によるテストコード完成度と工数



3. テストコード生成の効率化

2つの施策を取り入れることとした

1. インストラクションファイルの設定

方針、要件、ルール等の
前提条件を記述

`.github/copilot-instructions.md`



100行強を記述

```
# コーディング規約
- コメントは必要に応じて日本語で記述すること。
# テスト基本方針
- Google Testを使用して、コードのテストを行うこと。
  :
# テストコード品質要件
- テストコードは、実装コードと同様に可読性を重視すること。
- テストケースは、C1(命令カバレッジ)100%を満たすこと。
  :
# テストケース記述ルール
- TEST_Fの直後にテスト概要、入力引数の値、リターン値を
  以下の例に倣って記述すること:
  :
# テスト対象関数の処理
# モックの実装
# モック対象関数の準備
# モック実装のstatic関数処理ルール
# 強いシンボルモック実装ルール
```

2. Agentモードの活用

GitHub Copilot が自律的に動作し、指示に基づいて複数ステップの開発タスクを遂行

プロンプト

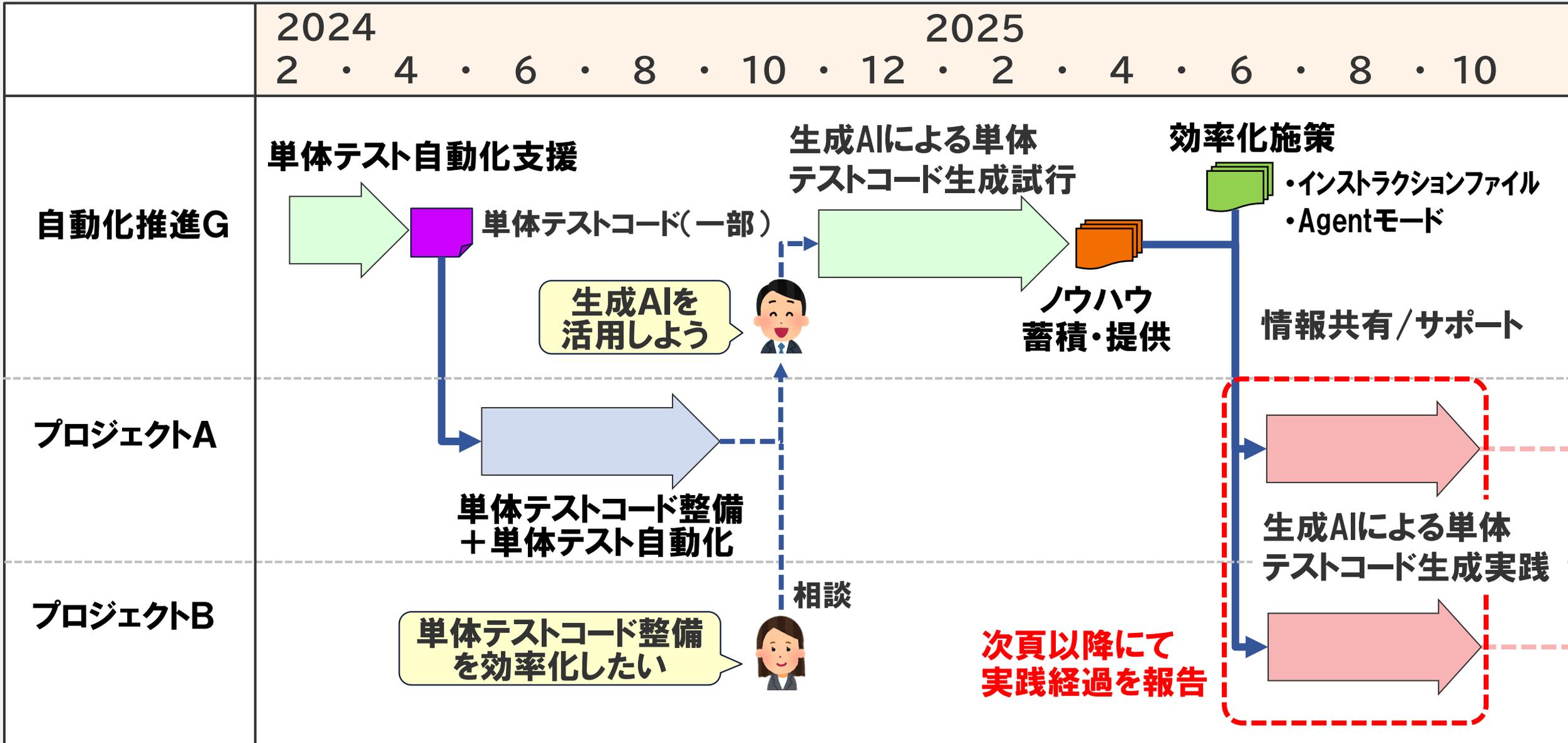
xxx関数のテストコードとモックコードを生成してください。
また、Makefileの修正もお願いします



Agentモードのログ

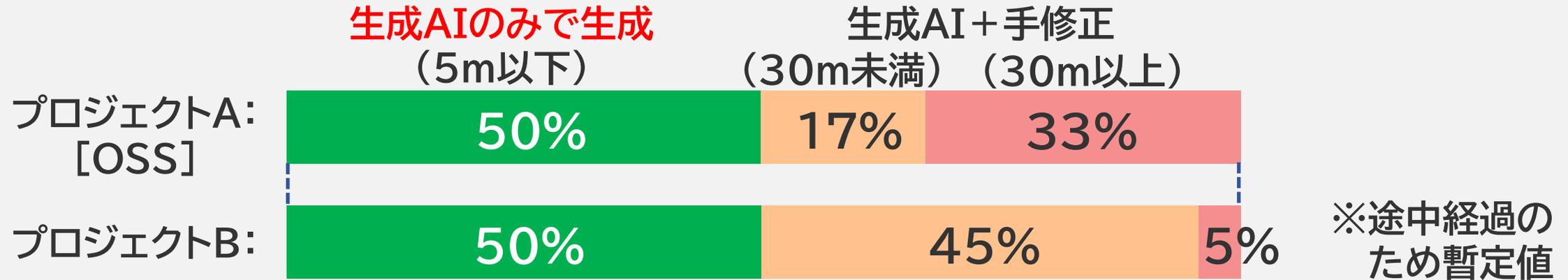
xxx関数のテストコードとモックコードを生成いたします。
まず、現在のファイル状況を確認してから実装を進めます。
GoogleMock.h の 1 から 50 行を読み取ります。
:
xxx関数の依存関数のモック定義を追加します。
次に、Makefileに必要なstatic関数の弱シンボル化設定を追加します。
:
ファイルの最後に関数のテストケースを追加します。
xxx関数のテストコードが正常に追加されました。
実装完了内容は以下です。
:

4. 生成AIの実践活用と結果

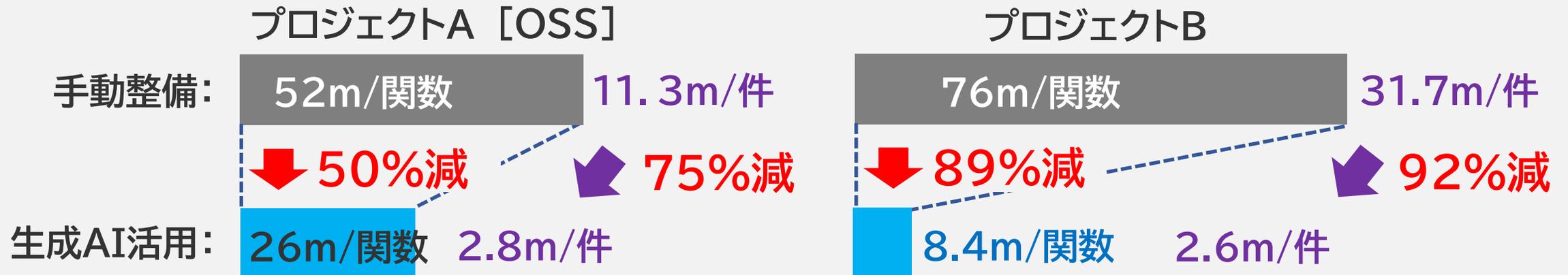


テストコード生成結果-1

■生成AI活用による関数当たりのテストコード整備工数 条件)C1カバレッジ100%

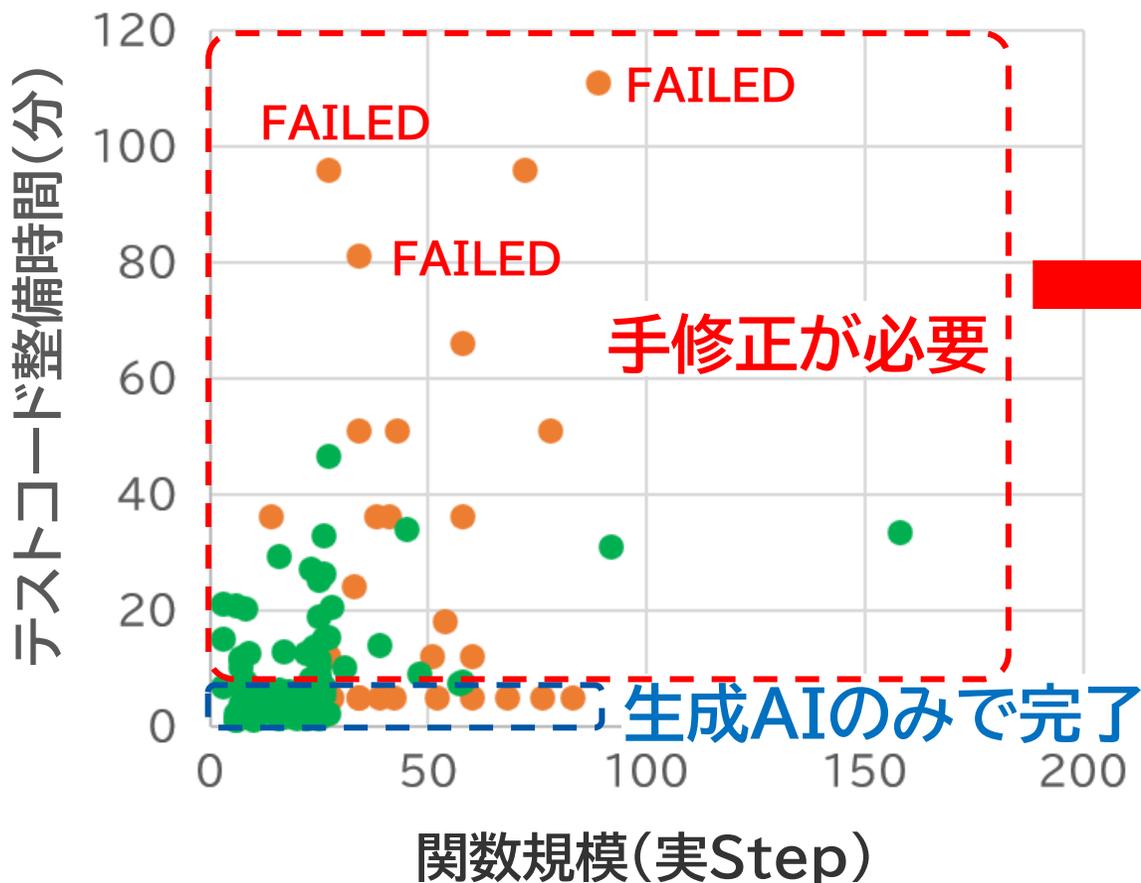


■テストコード生産性の比較 [関数(m/関数)、テストケース(m/件)]



関数規模とテストコード整備時間

● プロジェクトA ● プロジェクトB



生成AIは関数規模が大きければ時間がかかるという訳ではないが、手修正時間は規模との相関がみられる

関数の特徴

- ・ポインタ渡し
- ・複雑な構造体の処理
- ・FAILEDとなる関数
 - OSSでのテストコード/ソースコードの原因調査に時間を要した
- ・MOCKが不要な関数
- ・RETURNのみ返す関数

5. 今後の予定

施策1

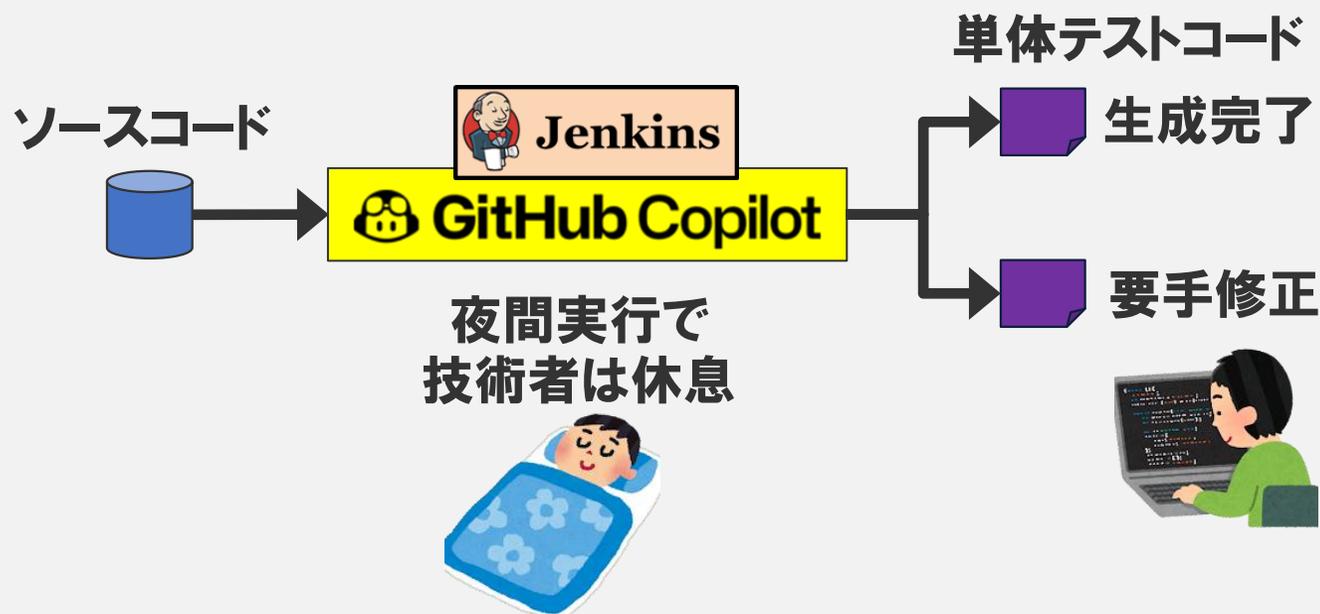
手修正内容を整理・ルール化し、インストラクションファイルを拡張
但し、生成AIでの完全性を追わず、手修正とのバランスを考慮

`.github/copilot-instructions.md`



施策2

CI環境にて自動生成させ、手修正が必要な関数を仕分けて対応



ご清聴ありがとうございました

