

生成AIを活用したソフトウェア開発プロセスの セルフアセスメントアシスタント(AI-ProSaA)の提案

2025年9月26日

#### 池永直樹

株式会社デンソークリエイト





# アジェンダ

- 1. 背景
- 2. 解決策の提案
- 3. 実験
- 4. 実験結果と考察
- 5. まとめ
- 6. 今後の展望

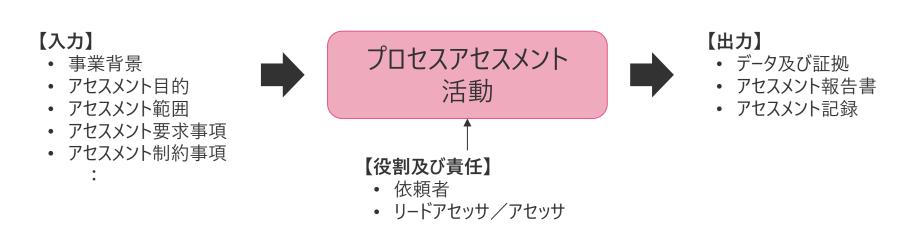




# 背景:プロセスアセスメント(1)

#### ■ プロセスアセスメントとは

- ▶ 開発プロセスの状態や改善点など、現状把握の有効な手段の一つ[2]
- ▶ 自組織/プロジェクトの仕事のやり方に、改善すべき点があるか、伸ばす点があるか、組織/プロジェクト目標の達成に対してどういう状態にあるかを診断する、人間でいう健康診断のようなもの[3]
- ➢ 繰り返し実施することによって、仕事のやり方の問題点の発見やプロセス改善の成果の確認に役立つ[3]
- ➤ プロセスアセスメントモデル (PAM) を用いる
- ▶ アセッサーと呼ばれるプロセスの専門家によって実施される







# 背景:プロセスアセスメント(2)

#### ■ 自動車業界におけるプロセスアセスメント

- ➤ Automotive SPICE:業界標準のプロセスアセスメントモデル
- ▶ 2022年には、グローバルで年間約1500回実施されている[5]

#### ■ 監査とプロセスアセスメントの違い

プロセス監査主に、ルールや規則に対する不適合事項を摘出する

- 決められたことが確実に実施されているか/守られているか
- プロセスアセスメント プロセスアセスメントモデル (PAM) をモノサシに使い、組織の目標やプロジェクトの特性を勘案して 仕事のやり方を診断し、仕事のやり方の強みや弱みを把握する





# 背景:セルフアセスメントの必要性

#### ■ プロセスアセスメント実施時の課題

- プロセスアセスメントの実施には、十分なインタビュー時間が必要である
- ▶ アセッサーの人数は限られている

組織内の多数のプロジェクトを網羅的に、

かつ頻度高くアセスメントすることは現実的ではない

#### ■ セルフアセスメントとは

▶ ソフトウェア技術者自らが、ソフトウェア開発プロセスのチェックリストなどを用いて、 自己診断の形式でプロセスアセスメントを行う方法

# セルフアセスメントが、アセッサーによるプロセスアセスメントを 補完する役割として期待できる





#### 背景:セルフアセスメント実施における問題

# 開発現場の技術者によるセルフアセスメントの結果が 開発プロセスの実態を表したものにならない

#### ■ 要因

- ▶ 開発現場の技術者はプロセス知識が不足していることが多い
- プロセスアセスメントモデルはそもそも抽象度が高く、開発現場の技術者には扱いづらい。
- プロセスアセスメントモデルを基に作ったプロセスのチェックリストを用いても、 技術者のプロセスに関する知識不足を十分補完できない



チェック項目の意味を誤解釈して又は達成度合いを正しく判断せず自己診断してしまう





# 背景:セルフアセスメント展開時の課題

目的

プロセスアセスメントを活用したプロセス改善活動の活性化

手段

自己診断の形式でプロセスアセスメント=セルフアセスメント

問題

開発現場の技術者によるセルフアセスメントの結果が 開発プロセスの実態を表したものにならない

課題

セルフアセスメント実施者のプロセスの知識レベルに寄らず 開発プロセスの実態を表した診断結果を得る





# 解決策の提案:仮説

#### ■ ソフトウェア開発への生成AIの適用

▶ 要件定義、議事録管理、プログラム開発(コード生成、ペアプログラミングなど)、レビュー、テストなど ソフトウェアエンジニアリングへの適用が進んでいる[6]

#### ■ プロセスアセスメントへの生成AIの適用

▶ 生成AIがアセッサーを支援するアセスメントツール[7]などが登場し始めている



牛成AI

#### 特徴

- 自然言語処理
- 知識の広さ
- 文章読解力
- コンテンツ生成



#### 特徴

- 自然言語中心
- プロセス知識
- 文章読解
- 評定、判断



セルフアセスメント

仮説

セルフアセスメント実施者のプロセス知識が不十分でも 生成AIのサポートがあれば自己診断の精度が向上する





# 解決策の提案:AI-ProSaA (アイプロッサー)

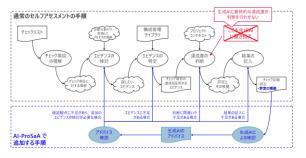
# 生成AIを活用したセルフアセスメントアシスタント

Generative Al-assisted Process Self-assessment Assistant

#### ■ 特徴

- ▶ 最終的な達成度の判断はセルフアセスメント実施者に任る
- ➤ チェック項目に対する回答(評定の根拠)に対して生成AIにアドバイスさせる セルフアセスメントを支援する方式

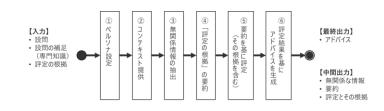
#### ■ 構成要素



生成AIを活用するプロセス



チェック項目の構成

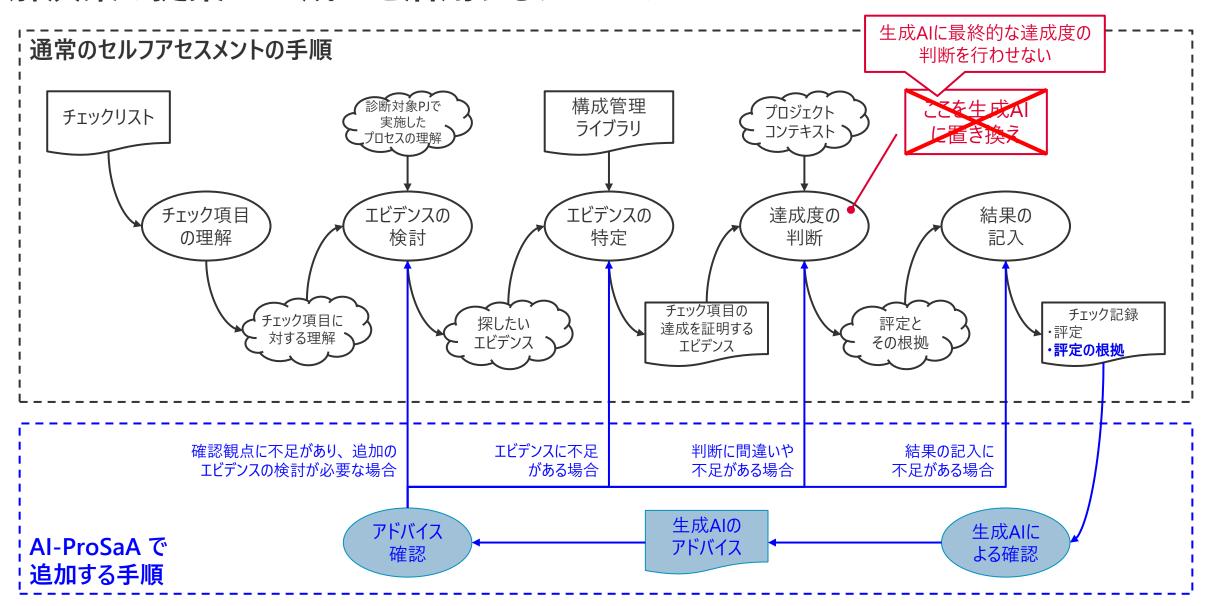


プロンプトテンプレート





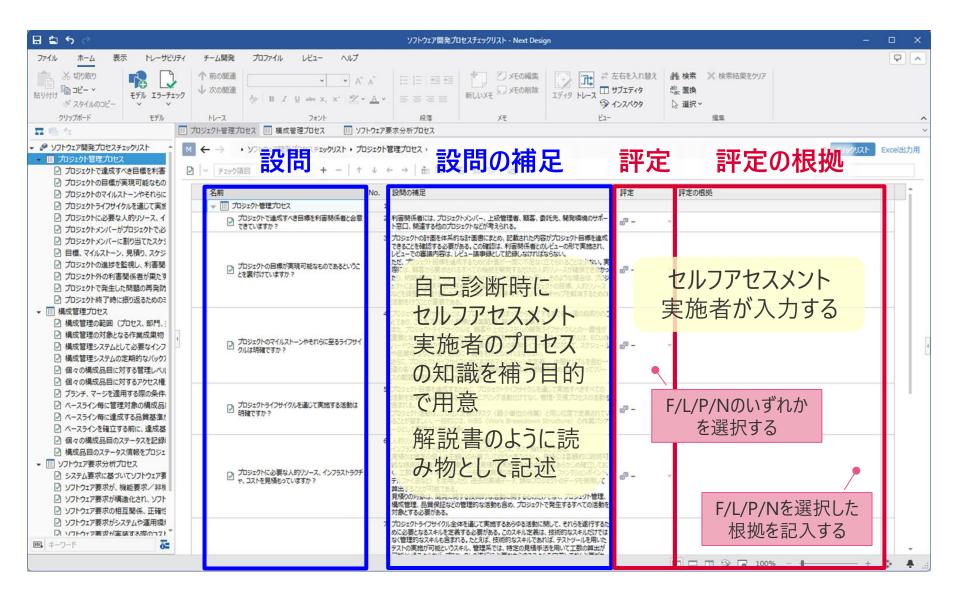
# 解決策の提案:生成AIを活用するプロセス







# 解決策の提案:チェック項目の構成

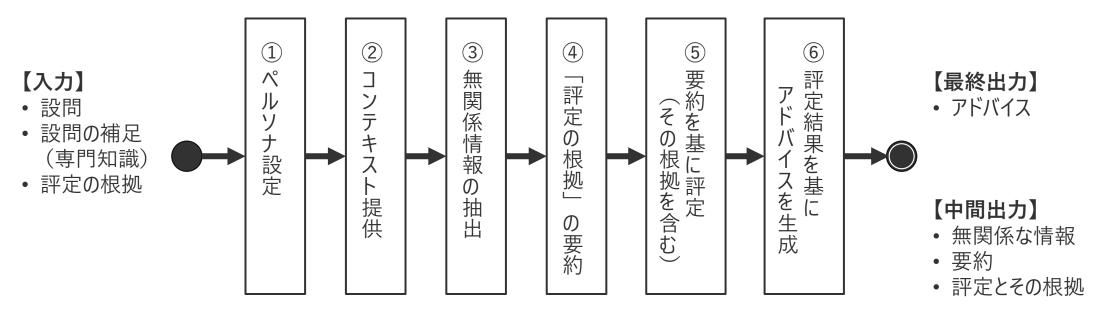






# 解決策の提案:プロンプトテンプレート

- 利用する生成AIモデル
  - > gpt-4o
- プロンプトの全体像
  - ▶ ペルソナ設定、コンテキスト提供、出力テンプレート、Chain of Thought などを組み合わせて プロンプトテンプレートを作成



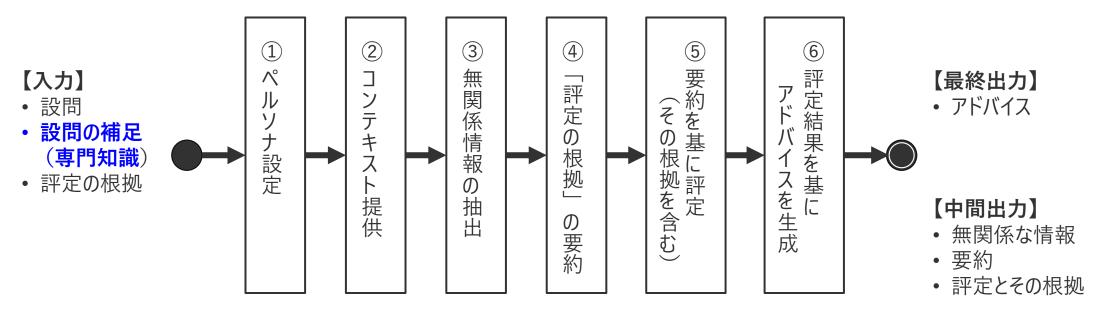




# 解決策の提案:プロンプトテンプレート - ポイント1:専門知識-

#### ■ 専門知識

- ➤ 汎用AIから有用なアドバイスを得るには、プロセス知識やその組織や製品分野における プロセスの特徴などの専門知識が必要である
- ▶ チェック項目の構成要素の一つである「設問の補足」がそれに該当するので、 これを生成AIに入力する



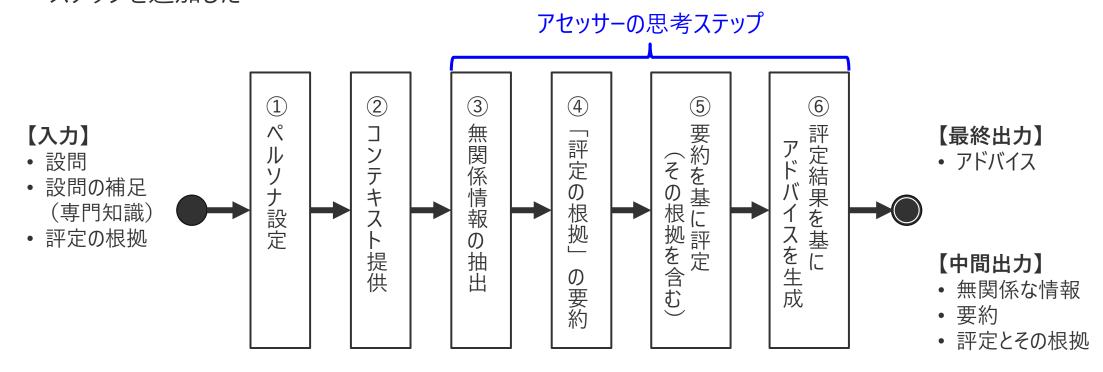




# 解決策の提案:プロンプトテンプレート - ポイント2:アセッサーの思考ステップ-

#### ■ アセッサーの思考ステップ

- ≫ 初期のプロンプトは要約(④)させた後にアドバイス生成(⑥)の流れとしていたが、 指示をいくら調整してもアドバイスの質が向上しなかった
- ▶ そこで、アセッサーの思考フローに基づき推論ステップを分割し、要約を基に評定(⑤)する ステップを追加した



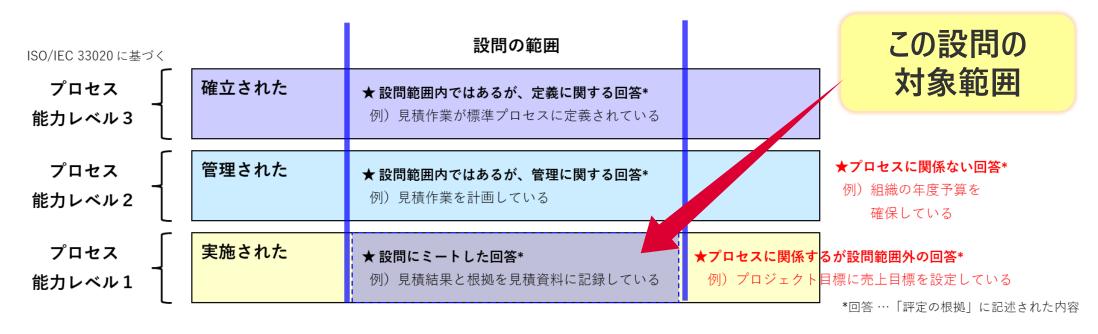




# 解決策の提案:プロンプトテンプレート - ポイント3:多層的アプローチ(1) -

- セルフアセスメントの「設問」と「評定の根拠」に記述された内容との関係
  - ▶ 設問に関係のない情報が「評定の根拠」に記述される可能性がある
  - ▶ 設問に関係のない情報が不用な情報として扱われず、評定され、アドバイスが出力されていた

#### 設問の例)プロジェクトに必要な人的リソース、インフラストラクチャ、コストを見積もっていますか?



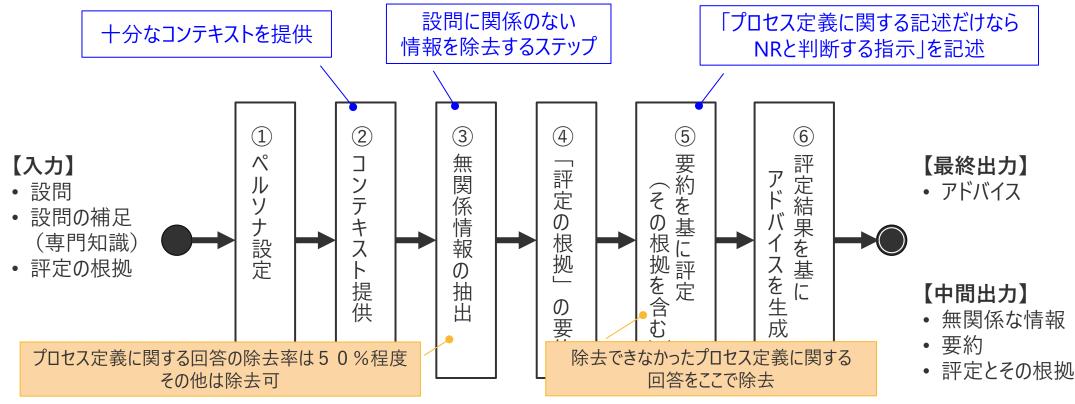




# 解決策の提案:プロンプトテンプレート - ポイント3:多層的アプローチ(2) -

#### ■ 多層的アプローチ

- ▶ 検出するために複数の仕掛けを追加し、いずれかのステップで不用な情報として扱わせるようにした。
- ▶ 特に "設問範囲内であるがプロセス能力レベル3に該当する情報"の除去が困難であり、
  - ⑤に専用の指示を追加した







# 解決策の提案:研究課題

AI-ProSaA がセルフアセスメントの支援に有効であるかを評価する アセッサーは、intacs®認定 Competent Assessor 資格を保有する筆者が担当する

RQ1

アセッサーと同じレベル(見逃し・不要な指摘ゼロ)でアドバイスできるか

RQ2

セルフアセスメント実施者にとって納得感のあるアドバイスを2/3以上提供できるか

納得感の有無を比べたときに明らかに上回っていることを確認するために、地方自治体などで重要事項を決議する場合に採用される「特別多数決」の2/3を基準値とする。

RQ3

#### 生成AIのアドバイスを受けて診断結果が1/3以上見直されるか

以下のような場合があり、診断結果の見直しはRQ2より少ないと考えた。

- 何らかの気づきはあるが評定が変わる程ではない
- 評定の根拠に記入しなかったことに対してアドバイスを受けたので評定は変わらないそこで、納得感を得たアドバイスのうち半数以上が見直しされれば有効なアドバイスを出力できたと考え、基準値をRQ2の半分の 1/3 とする。





# 実験:評価観点

RQ1

アセッサー(筆者)と同じレベル(見逃し・不要な指摘ゼロ)でアドバイスできるか

- アドバイスの内容に見逃しがあったチェック項目
- アドバイスに不要な指摘が含まれているチェック項目

セルフアセスメント実施者にとって納得感のあるアドバイスを2/3以上提供できるか

ISO25010 の利用時品質を評価観点として用いる。

RQ2

利用時品質	評価観点			
有効性	理解できたか			
効率性	分量は適量であったか			
満足性	自己診断を見直すキッカケになったか			

RQ3

生成AIのアドバイスを受けて診断結果が1/3以上見直されるか

アドバイスを受けてセルフアセスメント実施者が自己診断結果を見直したか。



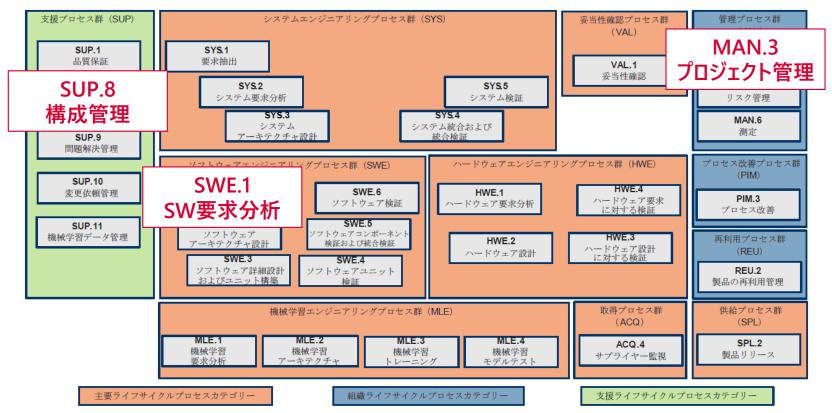


# 実験:実験対象プロセスとチェック項目

#### Automotive SPICE V4.0 から以下の3プロセスを選択

#### Automotive SPICE 4.0 実践ガイドブック[9] に掲載のチェック項目を使用

▶ 合計:33項目(MAN.3:12項目、SUP.8:12項目、SWE.1:9項目)







出典:Automotive SPICE PAM V4.0 日本語版

実験:実験データ

#### 合計161件の実験データを用いた

- ▶ セルフアセスメント実施者7名が実際のプロジェクトを対象に自己診断した回答(#1-7)
- ➤ 筆者が恣意的に作成した回答 (test)

	#1	#2	#3	#4	#5	#6	#7	test	合計
MAN.3	0	12	12	12	0	12	11	6	65
SUP.8	0	12	12	12	12	12	0	0	60
SWE.1	9	9	0	0	9	0	9	0	36
合計	9	33	24	24	21	24	20	6	161





実験結果:RQ1

RQ1

#### アセッサーと同じレベル(見逃し・不要な指摘ゼロ)でアドバイスできるか

	チェック項目	アドバイス項目数*
見逃し	45/161件 (28%)	4 6 個
不要な指摘	50/161件 (31%)	6 2 個

\* 一つのチェック項目に対して複数のアドバイス項目が出力されることから、 以下のようにアドバイス項目ごとに分類している

設問	生成AIが出力したアドバイス項目	アドバイスの分類
プロジェクトに必要な人的	1. 見積もり手法やそれに基づく根拠が客観的に説明可能であることを確認してください。	適切な指摘
│ リソース、インフラストラク │ チャ、コストを見積もってい │ ますか?	2. 見積もりに使用された方法やデータの詳細を見積もり計画書等に明確に記載していることを確認してください。	不要な指摘
6711:	【分析時メモ】管理・支援プロセスの活動の見積りについてのアドバイスが出力されなかった	見逃し





# 考察:RQ1(1)

#### ■ アセッサー(筆者)との比較

- ▶ 見逃しは45/161項目(28%)、不要な指摘は50/161項目(31%) とそれぞれ3割程度多かった
  - 「筆者がアドバイスを見たときに、見逃し・不要な指摘がゼロであること」が期待値
- ▶ 一方で、初級アセッサー\*と同等レベルであった
  - 初級アセッサーと同等レベル = **実務で活用可能なレベル**

\* 初級アセッサー: 筆者が所属する組織の Automotive SPICE Provisional Assessor資格[1]を保有し、 プロセス改善業務経験は十分ありアセスメント経験が数回程度のメンバー

	生成AI	初級アセッサー
見逃し	2 8 %	2 8 %
不要な指摘	3 1 %	4 %

# RQ1に対し完全に有効だったと言えない(筆者と比較すると劣る)が、 初級アセッサーと同等レベルであることが確認できた





# 考察:RQ1(2)

#### ■「見逃し」についての考察

#### 分析

- いずれのチェック項目でも同じ内容を見逃す傾向が確認できた
- 見逃した内容はいずれも「設問の補足」に記述されている内容であった

#### 対策

解説書のように読み物として記述した「設問の補足」でなく、 診断観点リストとして要点に絞って入力する

# 予想 効果

	実験結果	予想効果
アドバイス項目数	4 6 個	10個
チェック項目	45/161件(28%)	9/161件(6%)





# 考察:RQ1(3)

#### ■「不要な指摘」についての考察

#### 分析

#	分類	説明	アドバイス項目数
1	オウム返し	「評定の根拠」に "○○ができていない" と記述している内容をそのまま "○○を確認して下さい" と出力	28/62個(45%)
2	過剰な要求	その設問の範囲内であるが過剰と考えられる内容	25/62個(40%)
3	無関係	その設問の範囲外で明らかに無関係と判断できる内容	2/62個(3%)
4	見当違い	その設問の範囲内であるが「評定の根拠」の内容に対して明らかに見当違いと判断できる内容	7/62個(12%)

対策

分類#1 :プロンプトチューニングで対策できる

分類#2-4:対策が困難

⇒分類#2 はやりすぎにはなるが、設問の範囲内であるため出力されても**許容できる** 

⇒分類#3,4 はアドバイスの質を落とすものであるが、セルフアセスメント実施者のプロセス知識に 関わらず明らかに不要な内容と判断できると考えられることから実害はない

予想 効果

	実験結果	予想効果
アドバイス項目数	6 2 個	3 4 個
チェック項目	50/161件(31%)	29/161件(18%)



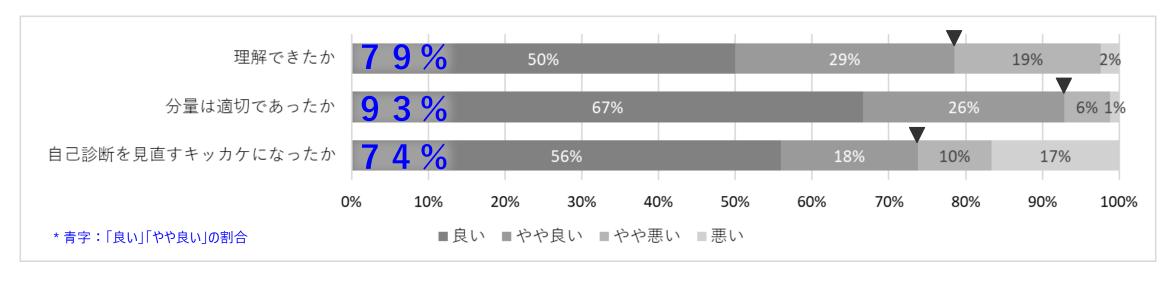


# 実験結果と考察:RQ2

RQ2

# セルフアセスメント実施者にとって納得感のあるアドバイスを2/3以上提供できるか

#### 生成AIのアドバイスに対するセルフアセスメント実施者の評価



# セルフアセスメント実施者の「やや良い」以上の評価が基準値の2/3をいずれも上回っていることから、RQ2に対し有効だったと判断する





# 実験結果と考察:RQ3

RQ3

#### 生成AIのアドバイスを受けて診断結果が1/3以上見直されるか

#### ■ 実験結果

- ▶ セルフアセスメント実施者が自己診断結果を見直した割合: 3 2 %
- ▶ 自己診断の見直し結果の妥当性
  - 実施された開発プロセスの実態を表した結果に修正されていることをアセッサーが確認した
- ▶ セルフアセスメント実施者から得られたコメント
  - ・ 肯定的 ⇒「気づきを得た」「質問に回答できないことが分かった」
  - 想定通り ⇒「メモとして最小限しか書いておらず、書いていないことについてアドバイスが出力されていた」

基準値の1/3に対して僅か1%の差異(近似値)と捉え、 RQ3に対し概ね有効だったと判断する





# 考察:妥当性への脅威

■ 実験データ(標本)について

実験データは主に筆者所属組織の要員のものであり、自組織では有効であるものの、仮に他組織で実験した場合は、実験結果が変わる恐れがある。



セルフアセスメント実施者を増やし、より多くの実験データでの傾向を確認したい





# まとめ

背景

プロセスアセスメントを活用し、プロセス改善活動の活性化したい。

セルフアセスメントを展開したいが、以下の問題がある。

開発現場の技術者によるセルフアセスメントの結果が

開発プロセスの実態を表したものにならない

課題

セルフアセスメント実施者のプロセスの知識レベルに寄らず、

開発プロセスの実態を表した診断結果を得られる。

解決策

セルフアセスメント実施を支援する目的での生成AIの活用としてアシスタント方式である

生成AIを活用したセルフアセスメントアシスタント(AI-ProSaA) を考案した。

結論

初級アセッサーと同等レベルで納得感のあるアドバイスの出力が可能であり、

自己診断の見直しにも役立つことが確認できた。

⇒妥当性への脅威はあるが、課題を解決できると判断した。





# 今後の展望

- セルフアセスメント実施の支援に生成AIが活用できることが確認できたが、初級アセッサーレベルになっており改善の余地が残っている
- 以下に取り組み、生成AIによるアドバイスの質をアセッサー(筆者)のレベルまで向上させる
  - 1. 見逃し・不要な指摘に対する対策の実施
  - 2. 新しい生成AIモデルの活用





# DENSO Crafting the Core

# 参考文献

- 1. international Assessor Certification Scheme, https://intacs.info/
- 2. IPA/SEC, プロセス改善ナビゲーションガイド ~虎の巻編~, 2009/2/25
- 3. IPA/SEC, プロセス改善ナビゲーションガイド ~プロセス診断活用編~, 2007/3/30
- 4. 堀田勝美,日本におけるプロセスアセスメント活動,情報処理学会短期集中セミナー,2020/1/10
- 5. Jan Morenzin, Automotive SPICE® News and data from VDA QMC, 1st Asia SPICE Conference
- 6. Alを用いたソフトウェア開発, https://www.ipa.go.jp/digital/ai/software-engineering.html
- 7. Assessor Academy, AXIOM -次世代型アセスメントツール-, https://assessor.co.jp/axiom/
- 8. 多田麻沙子,徳本晋,栗田太郎,石川冬樹, ISO27017 に基づくクラウドセキュリティ監査業務に対するLLMの性能, ソフトウェア・シンポジウム2024
- 9. Business Cube & Partners, Automotive SPICE 4.0 実践ガイドブック 入門編, 日経BP, 2024/1/22
- 10. OpenAI prompt engineering, https://platform.openai.com/docs/guides/prompt-engineering
- 11. Prompt Engineering Guide, https://www.promptingguide.ai/
- 12. Jules White et al., "A Prompt Pattern Catalog to Enhance Prompt Engineering with ChatGPT", 2023.



