

上級者向けプロンプトエンジニアリングガイド:実践者から戦略家へ

はじめに: AI コラボレーションの次なるフロンティア

シード・プランニングにおける習熟度のパラドックス

社内で実施された AI 利用状況調査の結果は、我々が大きな転換点にいることを明確に示しています ¹。多くの社員が「ほぼ毎日利用している」と回答し、AI は日々の業務に不可欠な生産性向上ツールとして定着しつつあります。しかし、同調査は同時に、我々が直面する「習熟度のギャップ」も浮き彫りにしました。経験豊富な利用者でさえ、「AI の結果が期待通りでない」と感じたり、自身のスキルをより複雑で付加価値の高い業務へといかに応用すべきかという壁に直面しています ¹。本ガイドは、この停滞感を打破し、熟練した実践者を次のステージへと導くために作成されました。

ツールユーザーから AI ストラテジストへ

これからの時代に求められるスキルは、単一の AI ツールを使いこなす能力ではありません。それは、AI を個々のタスクを処理する「道具」として使う段階から、複雑なプロジェクトを共に遂行する「戦略的パートナー」として**オーケストレーション (協調動作) させる**段階へと移行することを意味します。本ガイドの目的は、単なるプロンプトの書き方を超え、AI の思考プロセスを設計し、永続的な AI パートナーを構築し、そして組織全体でその卓越性をスケールさせるための思考フレームワークを提供することにあります。



本ガイドの指針

本ガイドは、以下の3つの柱に基づき構成されています。

- 1. **戦略的意図の習得(The "Why")**: AI への指示を、タスクの依頼からビジネス目標の達成に向けたアーキテクチャ設計へと昇華させる。
- 2. 複雑な推論のオーケストレーション (The "How"): AI の思考プロセスを積極的に形成し、信頼性と洞察の深度を最大化する。
- 3. **卓越性のスケール(The "Who")**: 個人のスキルを組織の資産へと転換し、AI 活用のリーダーとしてチームを牽引する。

第1部 戦略家の思考法:上級者のための原理再訪

1.1 スマイルカーブ理論の再訪:アーキテクト兼アービターとしてのあなたの役割

スマイルカーブ理論は、人間が「目的の指示(発注)」と「チェック・責任(検収)」という付加価値の高い両端を担い、AI が実行部分(カーブの底)を担うという役割分担を示唆します ¹。上級者にとってこの理論の真価は、単なる分業ではなく、両端における人間の役割を極限まで高めるための戦略的フレームワークとして捉えることにあります。

アーキテクト(「発注」の設計者)

上級者の役割は、単純な指示を出すことではありません。「市場参入分析を実施する」といった大規模で複雑なビジネス目標を、AI が処理可能な論理的なサブタスク群に分解し、それぞれに最適な指示を与える包括的な「指示アーキテクチャ」を設計することです ¹。これは、単一のプロンプトではなく、一連のプロンプト群から成るワークフローを構築する能力を意味します。

アービター(「検収」の鑑定人)



AI の出力を評価し、修正する「鑑識眼」を磨くことは、ハルシネーションを抑制し、品質を担保する上で不可欠です¹。 単なるファクトチェックを超え、AI 自身の思考プロセスに介入する

メタ認知プロンプトを活用することが、上級者には求められます。

AI による幻覚(ハルシネーション)を抑制する鍵は、外部からのチェックだけでなく、AI 内部での自己検証を促すことにあります。プロンプトに「その分析を行う上で、どのような仮定を置きましたか?」あるいは「あなたの議論における潜在的な弱点は何ですか?」といった自己言及的な問いを組み込むことで、AI に一層の自己修正を強いることができます。これは、ユーザーが求める信頼性を確保するための、強力で組み込み型の品質管理ループを形成します 1。

1.2 複雑性の解体:診断フレームワークとしての4つのコア要素

プロンプトを構成する 4 つのコア要素(【指示】Instruction、【文脈】Context、【入力情報】Input Data、【出力形式】Output Format)は、初心者のためのチェックリストではなく、上級者のための高度な診断ツールキットとして再定義できます 1 。AI の出力が期待を下回った際、これらの要素を分析することで、失敗の根本原因を特定することが可能です。

例えば、以下のように診断します。

- **【指示】**は曖昧、あるいは相反する要求を含んでいなかったか?
- **【文脈】**が不足していたため、汎用的で深みのない回答になったのではないか?
- **【入力情報】**の構造が不適切、または情報が欠落していたのではないか?
- **【出力形式】**が指定されていなかったため、後続の処理に利用できない形式で出力されたのではないか?

このフレームワークを用いることで、プロンプトの失敗を体系的に分析し、的確な改善策を導き出すことができます。例えば、医療分野の翻訳タスクで不自然な訳文が生成された場合、その原因は「ターゲット読者が専門医である」という【文脈】の欠如にある、と特定できるのです ¹。



第 2 部 パーソナライズされた AI コパイロットの構築: コンテキストと記憶の習得

2.1 シングルチャットを超えて: ChatGPT プロジェクトによる戦略的コンテキスト管理

ChatGPT の「プロジェクト」機能は、単なるチャットの整理ツールではありません。これは、シード・プランニングが手掛けるような、複雑で長期間にわたるアサインメントを管理するための主要な戦略的ツールです。この機能を使いこなすことは、ユーザーからの「会話の履歴を最大限活用したい」という要求に応えるための鍵となります。

公式ドキュメントによれば、プロジェクト機能は、関連するチャットやファイルを一つの専用ワークスペースに集約し、プロジェクト固有の指示を永続的に設定することを可能にします²。これにより、AI は常にプロジェクト全体の文脈を維持した状態で応答できます。

戦略的ワークフロー:業界四半期レポート作成

- 1. プロジェクトの作成: プロジェクト名を「2025 年 Q3 製薬市場分析」とします。
- 2. **ナレッジベースのアップロード**: 前四半期のレポート、最近の業界ニュース PDF、関連する社内分析資料などを アップロードします ²。
- 3. **プロジェクト指示の設定**: AI の役割を定義します。「あなたは製薬セクター担当のシニアマーケットアナリストです。あなたのトーンはフォーマルかつデータドリブンです。すべての主張は、アップロードされたファイルまたは検証可能なウェブソースからのデータで裏付けられなければなりません。」²。
- 4. **チャットでの反復作業**: プロジェクト内の個別のチャットを使い、「エグゼクティブサマリーを起草せよ」「競合 X 社の 最新の決算説明会トランスクリプトを分析せよ」といった特定のタスクを実行します。 AI はプロジェクト全体のコンテキストを参照できるため、一貫性が保たれます。

長時間の対話における「コンテキストの減衰」は、LLM 利用者の共通の悩みです。プロジェクト機能、特に「プロジェクト専用メモリ」設定は、この問題に直接対処します²。安定した長期的な記憶空間を創出することで、数週間にわたる複雑なプロジェクトにおいても、AI が初期の指示や文脈を「忘れる」ことなく、一貫したパフォーマンスを発揮できるようになり



ます。

2.2 永続的なパートナーの育成:メモリとカスタム指示の高度な活用

AI を真のパートナーへと育成するためには、「メモリ」機能の戦術的活用と、「カスタム指示」の戦略的活用を明確に区別し、使い分ける必要があります ¹。

メモリ(動的な事実の記録)

メモリ機能は、AI の「ワーキングノート」として位置づけられます。これは、進行中のタスクに固有の、変化しうる事実やユーザーの好みを保存するためのものです ⁴。プロンプトを通じて、「このプロジェクトにおける主要競合は Y 社であることを記憶してください」といった形で、明示的に記憶を管理します ¹。

カスタム指示(コア・アイデンティティの定義)

カスタム指示は、AI の核となる「人格」と操作パラメータを定義する機能です。これは、プロジェクトを横断して適用される、安定的で普遍的な指示のために使用します ¹。シード・プランニングのコンサルタント向けの上級テンプレートは以下のようになります。

- ボックス 1 (ユーザー情報):「私はシード・プランニングのシニアコンサルタントで、ヘルスケアおよびテクノロジー分野の市場調査を専門としています。データに基づいた洞察、明確かつ簡潔なコミュニケーション、そして戦略的思考を重視します。」¹
- ボックス 2 (AI の応答スタイル): 「エキスパートレベルのリサーチアシスタントとして応答してください。 複雑な回答は見出しと箇条書きで構造化してください。 分析を求められた際は、まず核となる洞察を提示し、その後に裏付けとなるデータを続けてください。 私の推論における次のステップや潜在的な盲点を積極的に提案してください。 」 1



これらの機能を階層的に活用することが、真の上級テクニックです。プロジェクトがドメイン(製薬市場分析)を定義し、カスタム指示がペルソナ(エキスパートアシスタント)を定義し、そしてメモリが現在のタスクの進化する事実を保存します。この階層構造を習得することで、汎用的な AI ツールは、高度に専門化・パーソナライズされたコパイロットへと変貌を遂げるのです。



第3部 高度な推論フレームワーク: AI の思考プロセスを指揮する

3.1 推論フレームワークへの序論

AI との対話を、単純な質疑応答から、AI の**思考プロセスそのもの**を明示的にガイドする段階へと引き上げることが、本章の目的です。これらのフレームワークは、AI の推論を透明化し、制御可能にすることで、ハルシネーションを抑制し、より信頼性の高い出力を得るというユーザーの要求に直接応えるものです。

3.2 思考の連鎖(Chain of Thought: CoT): 論理的厳密性の確保

概念: CoT は、AI に「ステップバイステップで考える」ことを強制し、「思考の過程を示す」ようにさせるテクニックです。これにより、特に分析的、論理的、定量的な推論タスクにおいて、結論に至るまでの論理の飛躍や誤りを大幅に削減できます。これは、上級者がつい忘れがちな基本に立ち返る、しかし極めて強力な手法です。

シード・プランニングでのユースケース: アンケートデータの分析

プロンプト例:

タスク: 添付のアンケート結果 (survey data.csv) を分析してください。

指示:

顧客の不満の主要因を特定するためにデータを分析します。ステップバイステップで考えてください:

- 1. まず、総合満足度に関する質問を特定してください。
- 2. 次に、不満の潜在的な要因となりうる全ての質問(例:価格、カスタマーサービス、製品機能)を特定してください。
- 3. 第三に、満足度スコアと各潜在要因のスコアとの間の相関分析を実行してください。
- 4. 第四に、どの要因が満足度と最も強い負の相関を持つかを述べ、相関係数を示してください。
- 5. 最後に、あなたの発見を一つの文章で要約してください。



3.3 思考の木(Tree of Thoughts: ToT): 戦略的計画と発散的探求

概念: ToT は、戦略立案や創造的なブレインストーミングのように、単一の直線的な解決経路が存在しない問題に対して、より高度なフレームワークを提供します。ToT は AI に対し、複数の推論経路(木の枝)を探求し、それぞれの実行可能性を評価し、最も有望な経路を追求するよう指示します 9。

シード・プランニングでのユースケース: クライアントのための市場参入戦略の策定

プロンプト例:

役割: あなたは、クライアントの新製品の東南アジア市場への参入戦略を策定する、3 人の専門家(マーケットアナリスト、財務アナリスト、ロジスティクス専門家)から成るチームです。

タスク: Tree of Thoughts フレームワークを用いて、3 つの異なる市場参入戦略を策定し、評価してください。

プロセス:

ステップ 1: 各専門家が、それぞれ異なる市場参入戦略(例:「直接輸出」「合弁事業」「企業買収」)を1つ提案し、その核心的なコンセプトを簡潔に概説してください。

ステップ 2: 提案された 3 つの戦略それぞれについて、3 人の専門家全員が、自身の独自の視点(市場、財務、ロジスティクス)からその長所と短所を評価してください。

ステップ 3: ステップ 2 の評価に基づき、最も有望な戦略を特定してください。その後、専門家たちは協力して、選択された戦略の主要な実行ステップを概説してください。もし専門家が特定の戦略に根本的な欠陥があると判断した場合は、その理由を述べ、その思考の枝から離脱してください。

ステップ 4: なぜ選択された戦略が他の代替案より優れているかを要約し、最終的な提言で締めくくってください。

ToT は単に答えを見つけるための技術ではありません。それは、複雑な意思決定をシミュレートするためのツールです。シード・プランニングのようなコンサルティング企業にとって、これは非常に強力な武器となります。リソースを投入する前に、ク



ライアントのための戦略的選択肢を構造的かつ透明性の高い方法で探求し、ストレステストにかけることを可能にするのです。

3.4 信頼性の強化:自己一貫性(Self-Consistency) とマルチエージェント討論

このセクションは、ハルシネーションを軽減し、ダブルチェックを可能にするというユーザーの核となる要求に直接応えるものです。

自己一貫性(Self-Consistency)

概念: 同じプロンプトに対して(多様性を確保するために高い「temperature」設定で)複数の応答を生成させ、その中で最も頻繁に出現する、あるいは最も一貫性のある回答を選択することで、正解率を向上させるテクニックです

14。これは本質的に、単一の AI に対して「集合知」のアプローチを適用するものです。

実践的応用: 重要なデータ (例:市場規模の数値)を尋ねる際、一度だけ質問するのではなく、次のようにプロンプトを作成します。「Xの2025年世界市場規模について、5つの独立した推定値を、それぞれ簡単な根拠と情報源を添えて提示してください。その後、最も一貫性のある推定値で結論付けてください。」これにより、ダブルチェックのプロセスがプロンプト自体に組み込まれます。

マルチエージェント討論

概念: AI に、相反する視点を持つ複数のペルソナ間の討論をシミュレートさせる、より洗練されたテクニックです。これにより、反論の探求が強制され、より堅牢でバランスの取れた結論が導き出されます 18。

シード・プランニングでのユースケース: 新しい調査手法の実行可能性評価



プロンプト例:

タスク: 今後の患者行動に関するプロジェクトで、新しいオンラインエスノグラフィ調査を用いるという提案を評価してく ださい。

討論シミュレーション:

2 つのペルソナ間の討論をシミュレートしてください:

- ペルソナ A: エバンス博士。革新的なデジタルリサーチ手法の支持者。より豊かで本物のデータが得られる可能性に楽観的。
- ペルソナ B: シン博士。伝統的なマーケットリサーチャー。この手法の厳密性、サンプルバイアス、倫理的含意について 懐疑的。

討論の構造:

- 1. エバンス博士が、この手法を支持する冒頭の議論を述べます(2 パラグラフ)。
- 2. シン博士が、主要なリスクと弱点を強調する反論を提示します(2 パラグラフ)。
- 3. エバンス博士が、シン博士の懸念に対して、考えられる緩和策を提示して応答します。
- 4. 未解決のリスクを要約し、計画を進めるべきかについての最終的な提言で締めくくってください。

3.5 メタプロンプティング: AI に優れた指示の作り方を教える

概念: これは究極の上級テクニックです。タスクのためのプロンプトを直接書く代わりに、AI に対して、そのタスクに最適化された、より優れたプロンプトを生成するように指示する「メタプロンプト」を作成します。これは、AI 自身のアーキテクチャへの理解を活用して、自己の指示を改善させる手法です²²。

ワークフロー:

- 初期目標:「レポート用にインタビューのトランスクリプトを詳細に要約するプロンプトが必要だ。」
- 2. **メタプロンプト**: 「あなたは世界クラスのプロンプトエンジニアです。私はインタビューのトランスクリプトを要約するためのプロンプトを作成する必要があります。目標は、ビジネス・クライアント向けに、主要な発見、洞察に富んだ引用、そして実行可能なインサイトを抽出することです。明確な役割、文脈、構造化された出力形式、そして曖昧さの



処理方法に関する指示を含む、最適な詳細プロンプトを生成してください。」

3. AI が生成したプロンプト: AI は、実際のタスクに使用できる、高品質で構造化されたプロンプトを生成します。

3.6 プロンプティングフレームワーク選択マトリクス

上級者は、個々のテクニックを知るだけでなく、**いつ、どのテクニックを適用すべきか**を判断する必要があります。このマトリクスは、シード・プランニングにおける典型的なビジネス課題と、最も効果的な推論フレームワークを直接結びつけ、理論的知識を実践的な意思決定ツールへと変換します。

ビジネス課題	推奨される主要フレー ムワーク	主要目標	適用場面
多面的なビジネス戦略や提案の策定	思考の木 (ToT)	複数の実行可能な経路 を探求し、評価する	問題が複雑で、単一の 「正解」が存在しない場合
重要なデータポイントや 主張の事実確認	自己一貫性 (Self- Consistency)	ハルシネーションを減らし、 信頼性を高める	特定の検証可能な事実 (統計、日付、技術仕様 など)
明確な論理的経路を 持つ複雑なデータセット や文書の分析	思考の連鎖 (CoT)	論理的な厳密性と透明 性を確保する	段階的な演繹、計算、または分析を必要とするタスク
アイデアのストレステスト と潜在的な盲点の洗い 出し	マルチエージェント討論	反論を発見し、より堅牢 な論拠を構築する	提案、戦略、または方法 論を評価する場合
反復的で複雑なプロン プティングタスクの最適 化	メタプロンプティング	タスクに対して最も効果 的なプロンプトを作成する	標準的なプロンプトの性能 が低く、専門的な改良が 必要な場合



第4部リーダーとしての上級者:組織全体への卓越性の展開

4.1 ユーザーからビルダーへ: 高インパクトなカスタム GPT 作成プレイブック

このセクションは、「Translator Helen」や「Feasibility bot Yoshi」のようなカスタムアシスタントをさらに創出せよ、というユーザーの行動喚起に直接応えるものです。これは実践的なステップバイステップのプレイブックです。

- 1. **パターンの特定**: 自動化の価値が高い機会を見つける方法を学びます。 反復的で、ルールに基づいており、特定のドメイン知識を必要とするタスク(例: B3 チームの翻訳やスクリーナーチェック業務)が最適な候補です¹。
- 2. **ナレッジベースの統合**: GPT の知識ベースに必要な文書(用語集、過去のプロジェクト報告書、ベストプラクティスガイドなど)を収集する方法をガイドします。
- 3. 「憲法」の記述: カスタム GPT のペルソナ、能力、制約、そして核となる指令を定義するマスター指示書を作成するためのテンプレートを提供します。
- 4. **テスト、共有、反復**: GPT をチームで共有し、フィードバックを収集し、その指示と知識ベースを継続的に改良することの重要性を強調します。既存のボットが 700 回以上利用されている実績は、その価値の証左です ¹。

4.2 乗数効果:ナレッジを共有し、模範を示す

本セクションは、上級ユーザーの責任を、ユーザーが明確に要求した通り(「ぜひユースケースを共有するリーダーであって欲しい」)、メンターおよびリーダーとして位置づけます。

共有のためのベストプラクティス: 成功したユースケースを文書化するためのテンプレートを提供します。これには、ビジネス課題、使用したプロンプト(注釈付き)、AI の出力、そしてビジネスインパクト(例:削減された時間/コスト、向上した品質)が含まれます。

メンターとしての役割: 社内調査で明らかになった「社内に気軽に相談できる人がいない」という課題に対処するため、 上級ユーザーが非公式の「オフィスアワー」や短いワークショップを開催し、同僚が直面する一般的なプロンプティングの課題を克服する手助けをすることを奨励します ¹。



4.3 高度なガバナンス: 責任とセキュリティ

シード・プランニングのセキュリティおよびデータ取り扱いに関する方針を、簡潔かつ断固として再確認します ¹。このセクションは、より大きな力にはより大きな責任が伴うことを強調し、上級ユーザー向けに構成されます。クライアントデータの適切な取り扱い、会社が承認したツール(ChatGPT Enterprise など)の使用の重要性、そして公式チャネルを通じて新しいツールや統合の承認を得るためのプロトコルについて詳述します。



引用文献

- 1. B3 チーム例 業務フローの AI 導入状況レポート v4.pdf
- 2. Projects in ChatGPT OpenAI Help Center, 9月 14, 2025 にアクセス、https://help.openai.com/en/articles/10169521-using-projects-in-chatgpt
- 3. How to Use the ChatGPT Projects Feature Executive Support Magazine, 9月 14, 2025 にアクセス、https://executivesupportmagazine.com/how-to-use-the-chatgpt-projects-feature/
- 4. ChatGPT Memory Across Chats: How It Works in 2025 BytePlus, 9月 14, 2025 にアクセス、 https://www.byteplus.com/en/topic/540417
- 5. Evolution of AI Conversations: Exploring Memory Feature in ChatGPT GrowthJockey, 9月 14, 2025 に アクセス、https://www.growthjockey.com/blogs/chatgpt-new-memory-feature-guide
- 6. Chain of Thought Prompting Guide PromptHub, 9月 14, 2025 にアクセス、 https://www.prompthub.us/blog/chain-of-thought-prompting-guide
- 7. Chain-of-Thought Prompting | Prompt Engineering Guide, 9月 14, 2025 にアクセス、https://www.promptingguide.ai/techniques/cot
- 8. Chain of Thought Prompting Explained (with examples) Codecademy, 9月 14, 2025 にアクセス、https://www.codecademy.com/article/chain-of-thought-cot-prompting
- 9. What is Tree Of Thoughts Prompting? IBM, 9月 14, 2025 にアクセス、 https://www.ibm.com/think/topics/tree-of-thoughts
- 10. Tree of Thoughts (ToT): Enhancing Problem-Solving in LLMs Learn Prompting, 9月 14, 2025 にアクセス、https://learnprompting.org/docs/advanced/decomposition/tree_of_thoughts
- 11. Beginner's Guide To Tree Of Thoughts Prompting (With Examples ..., 9月 14, 2025 にアクセス、https://zerotomastery.io/blog/tree-of-thought-prompting/
- 12. How Tree of Thoughts Prompting Works PromptHub, 9月 14, 2025 にアクセス、 https://www.prompthub.us/blog/how-tree-of-thoughts-prompting-works
- 13. Tree-of-Thought Prompting: Organize AI Reasoning into Decision Trees Fabio Vivas, 9月 14, 2025 に アクセス、https://fvivas.com/en/tree-of-thought-prompting-technique/
- 14. www.digital-adoption.com, 9月 14, 2025 にアクセス、https://www.digital-adoption.com/self-consistency-
 https://www.digital-adoption.com/self-consistency-
 https://www.digital-adoption.com/self-consistency-
 https://www.digital-adoption.com/self-consistency-
 https://www.digital-adoption.com/self-consistency
 https://www.digital-adoption.com/self-consistency
 https://www.digital-adoption.com/self-consistency
 <a href="prompting/#:~:text=Self%2Dconsistency%20prompting%20is%20a,accuracy%20of%20the%20model's%20prompting%20is%20a,accuracy%20of%20the%20model's%20prompting%20is%20a,accuracy%20of%20the%20model's%20prompting%20is%20a,accuracy%20of%20the%20model's%20prompting%20is%20a,accuracy%20of%20the%20model's%20prompting%20is%20a,accuracy%20of%20the%20model's%20a,accuracy%2
- 15. Self-Consistency and Universal Self-Consistency Prompting PromptHub, 9月 14, 2025 にアクセス、https://www.prompthub.us/blog/self-consistency-and-universal-self-consistency-prompting
- 16. What is Self-Consistency Prompting? Digital Adoption, 9月 14, 2025 にアクセス、https://www.digital-adoption.com/self-consistency-prompting/
- 17. Self-Consistency Prompting: Improve Accuracy with Multiple Responses Fabio Vivas, 9月 14, 2025 に アクセス、https://fvivas.com/en/self-consistency-prompting-technique/
- 18. Multi-Agent Debate AutoGen Microsoft Open Source, 9月 14, 2025 にアクセス、 https://microsoft.github.io/autogen/stable//user-guide/core-user-guide/design-patterns/multi-agent-debate.html
- 19. Multi-LLM Debate: Framework, Principals, and Interventions OpenReview, 9月 14, 2025 にアクセス、 https://openreview.net/pdf?id=sy7eSEXdPC
- 20. Encouraging Divergent Thinking in Large Language Models through Multi-Agent Debate ACL



- Anthology, 9月 14, 2025 にアクセス、https://aclanthology.org/2024.emnlp-main.992.pdf
- 21. Debate-to-Write: A Persona-Driven Multi-Agent Framework for Diverse Argument Generation ACL Anthology, 9月 14, 2025 にアクセス、https://aclanthology.org/2025.coling-main.314.pdf
- 22. Meta prompting: Enhancing LLM Performance Portkey, 9月 14, 2025 にアクセス、https://portkey.ai/blog/what-is-meta-prompting
- 23. Meta Prompting for AI Systems arXiv, 9月 14, 2025 にアクセス、https://arxiv.org/pdf/2311.11482
- 24. A Complete Guide to Meta Prompting PromptHub, 9月 14, 2025 にアクセス、https://www.prompthub.us/blog/a-complete-guide-to-meta-prompting
- 25. A meta-prompting workflow that drastically improves any prompt (using the LLM to optimize itself):
 r/PromptEngineering Reddit, 9月 14, 2025 にアクセス、
 https://www.reddit.com/r/PromptEngineering/comments/1|51|h4/a_metaprompting_workflow_that_d"
 rastically/