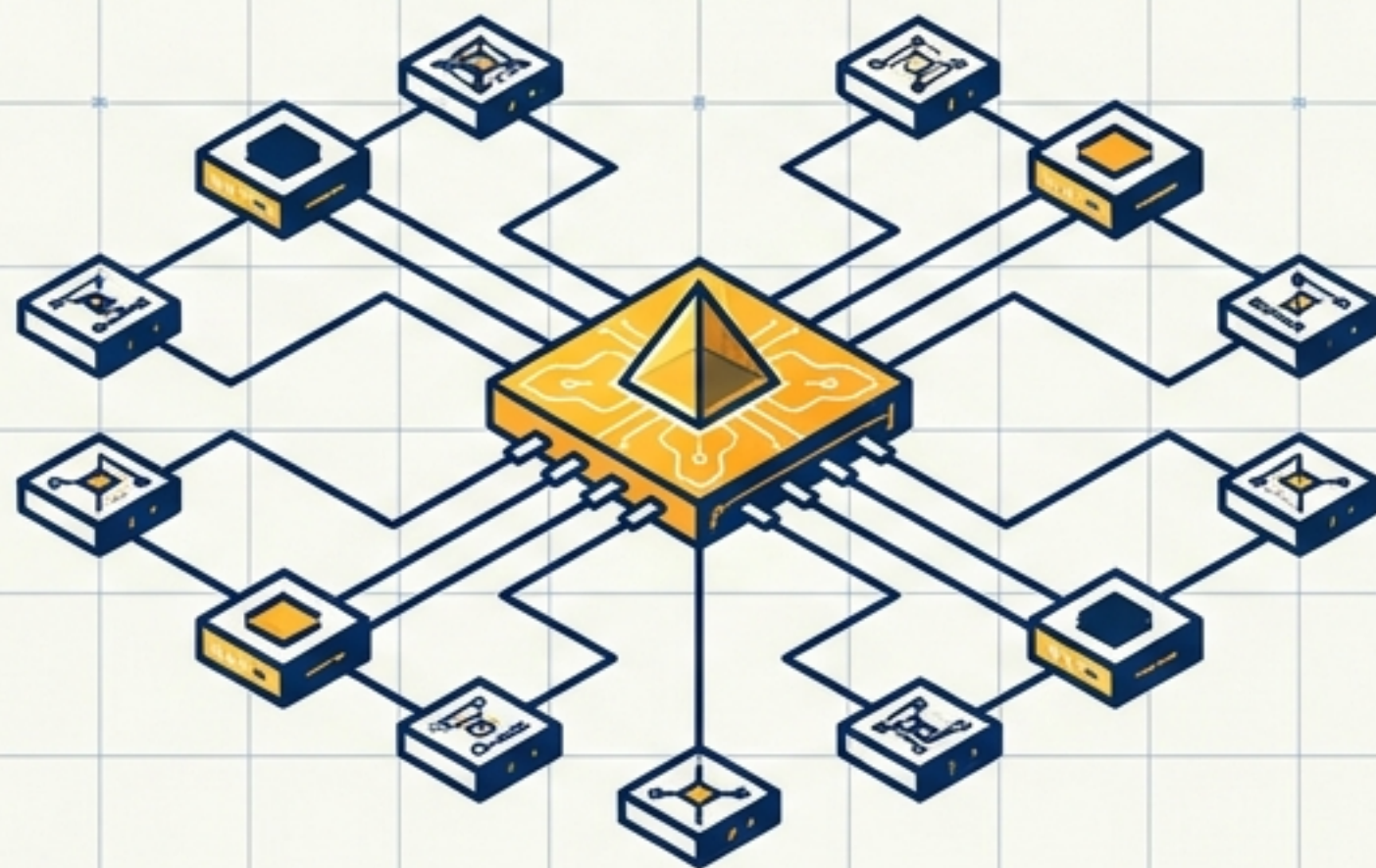


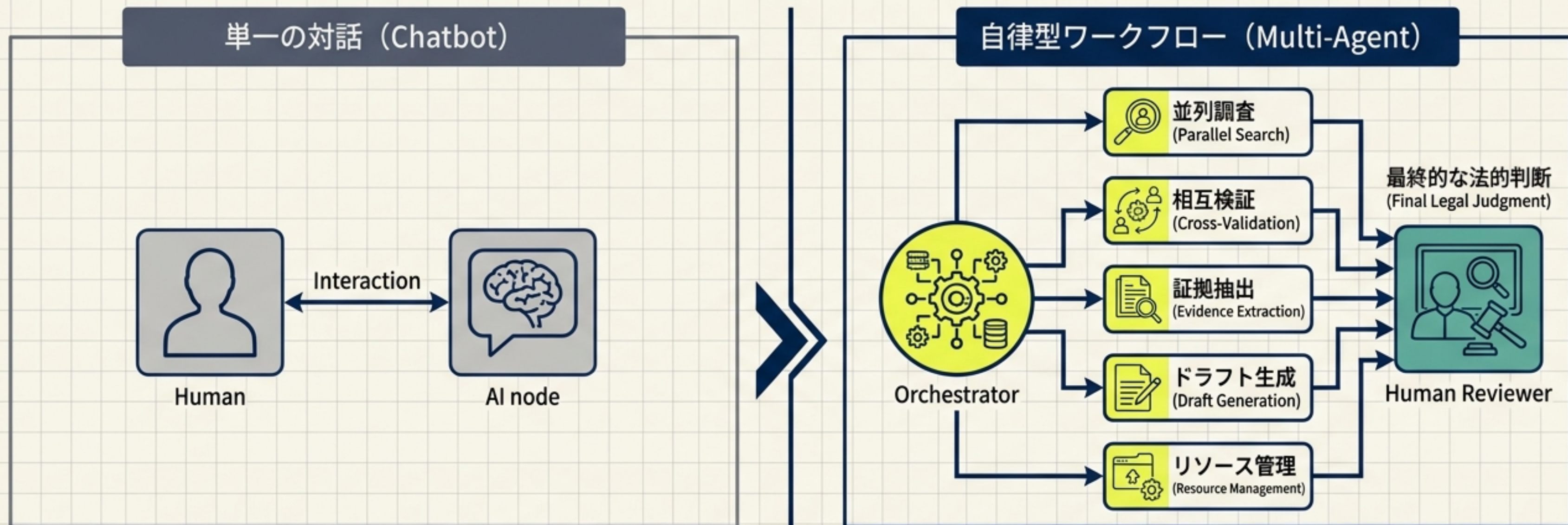
Gemini 3.5 Flashが切り拓く 「特許調査マルチエージェント」の実務設計

対話型AIから自律型ワークフローへのパラダイムシフトと実装の青写真



CONFIDENTIAL / INTERNAL STRATEGY BLUEPRINT

AIの実務適用は「対話」から「自律型ワークフロー」へ

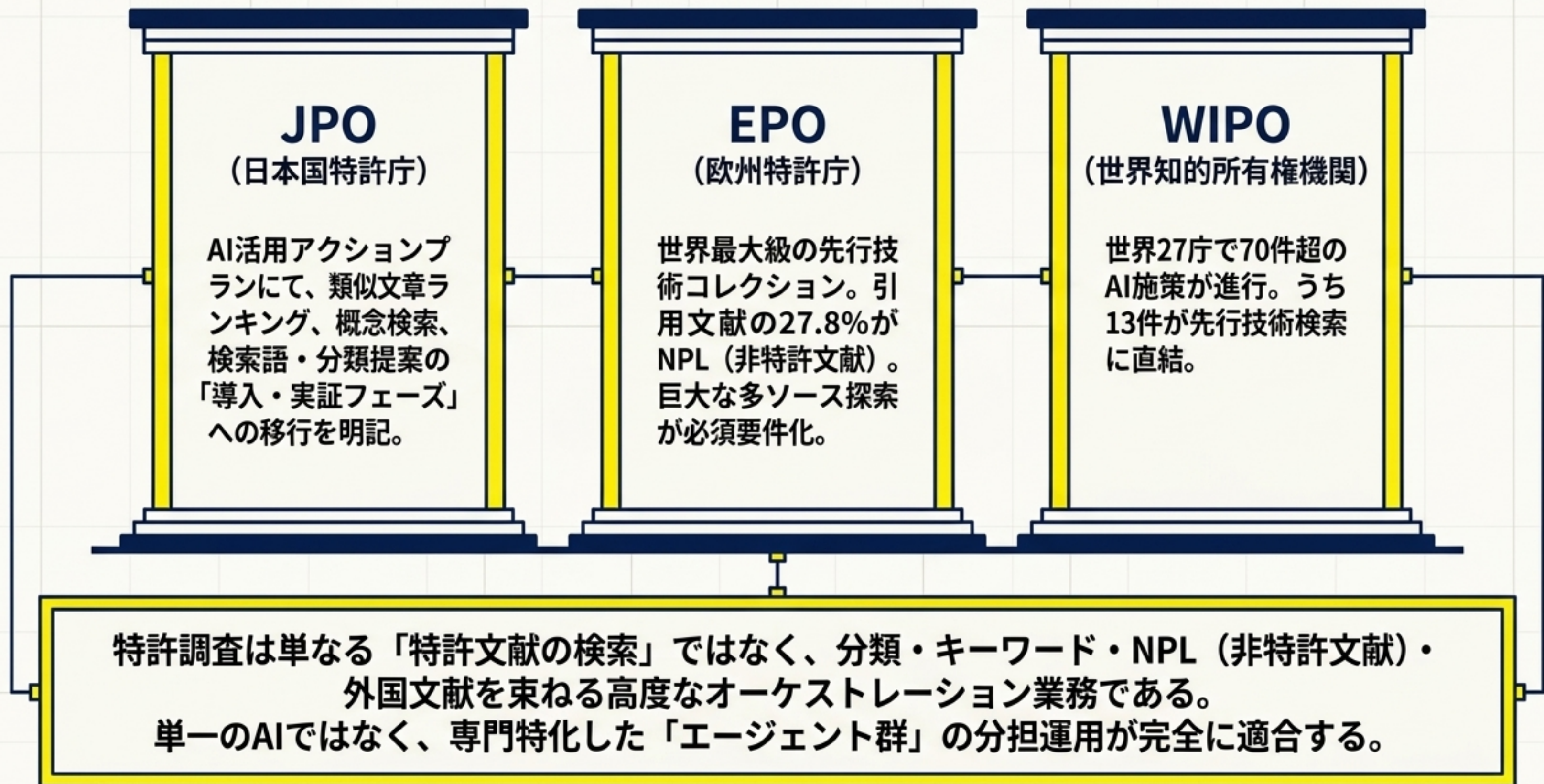


【誤解】 単なる賢いチャットボットとしてAIを捉え、法的判断そのものを委ねようとするアプローチは、特許実務において高いリスクを生む。

【現実】 Gemini 3.5 Flashの真価は、複数エージェントを束ね、並列調査、相互検証、証拠抽出を自動化する「オーケストレーター」としての能力にある。

【目標】 人を置き換えるのではなく、人間の専門家が「読むべき数十件」と「最終的な法的判断」に集中するための証拠付き検索補助システムを構築する。

なぜ今、特許調査にマルチエージェントが必要なのか



The Engine: Gemini 3.5 Flashのコア・ケイパビリティ



超広角コンテキスト (1M Tokens)

100万トークンの入力枠 (2025年1月知識カットオフ)。明細書、請求項、複数引用候補、社内資料を一度に保持可能。



圧倒的処理速度 (4x Speed)

出力速度が他のフロンティアモデルの4倍。大量の候補文献のバッチ再スコアリングに直結。



ツール連携の標準化 (Native Tools)

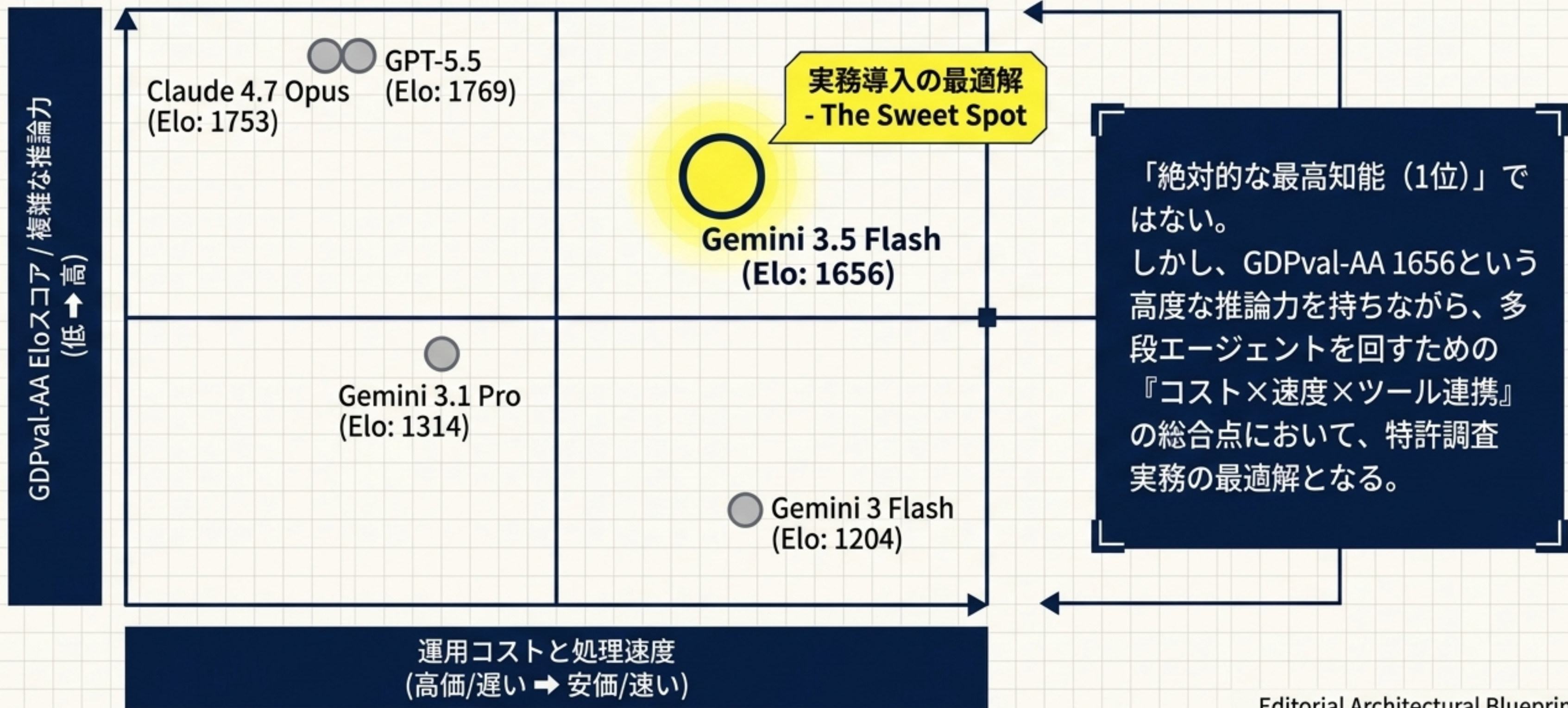
Function calling, Structured output, Search as a tool, Code executionを標準サポート。外部特許DBとの連携に最適化。



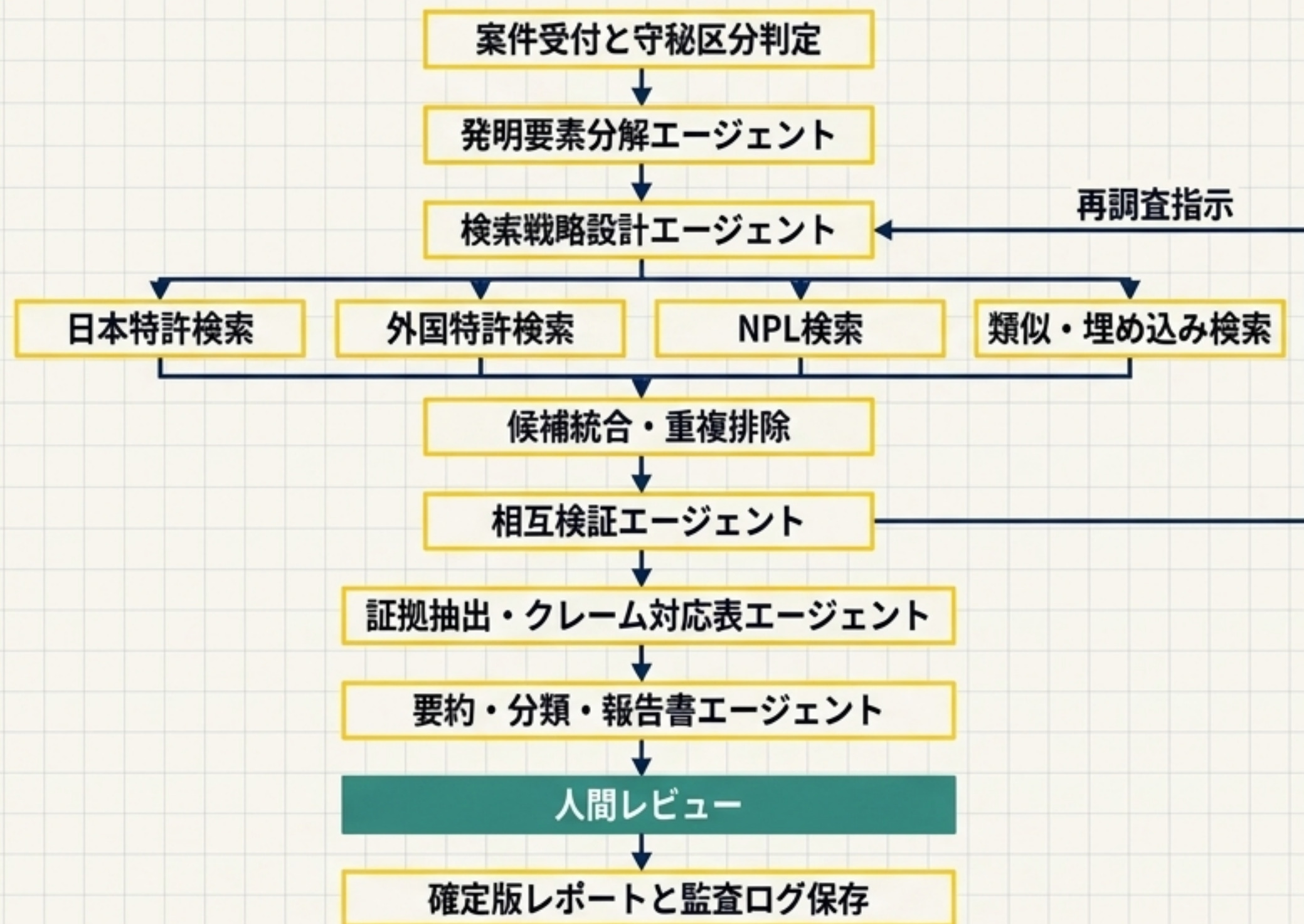
コスト破壊 (\$1.50/1M In)

入力\$1.50、出力\$9.00 (100万トークン)。Batch/Flex適用でさらに半額。長期間の反復タスクを低コストで実行。

モデル性能比較：「最強」ではなく「実務最適解」



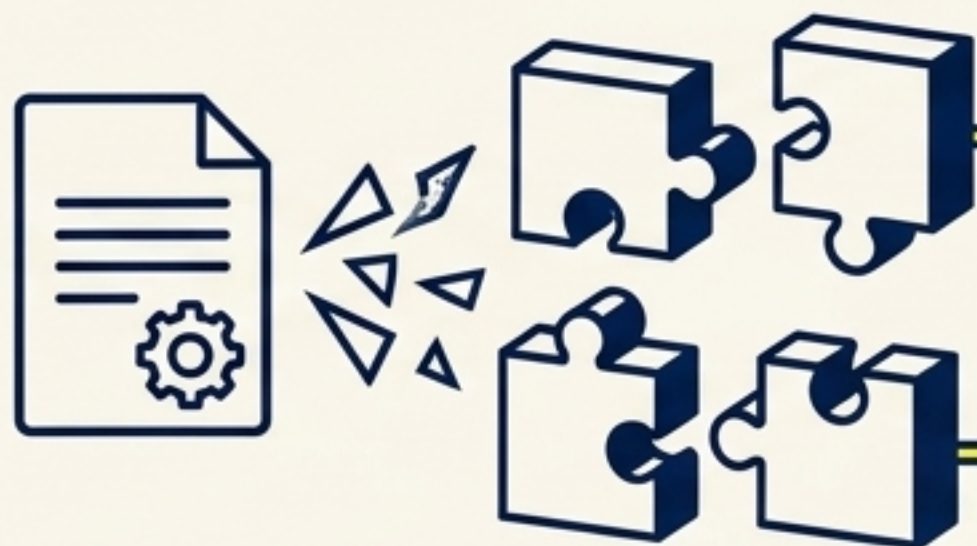
The Blueprint: 特許調査オーケストレーション・モデル



Google ADKの「Sequential → Parallel → Loop」設計を特許調査に完全マッピング。論点争いが出れば自動で再探索ループ (Loop) へ戻る非線形プロセス。

Phase 1: 要素分解と探索戦略の並列化 (Decomposition & Parallel)

Decomposition & Exploration Strategy



【担当】 発明要素分解エージェント

【処理】 課題、構成要件、作用効果、代替表現の抽出。
同義語表と構成要件表の作成。

Parallel Tracks

【ParallelAgent】 独立タスクを並列化してレイテンシを極限まで削減。

J-PlatPat (国内特許)

PATENTSCOPE / EPO系DB (外国・PCT)

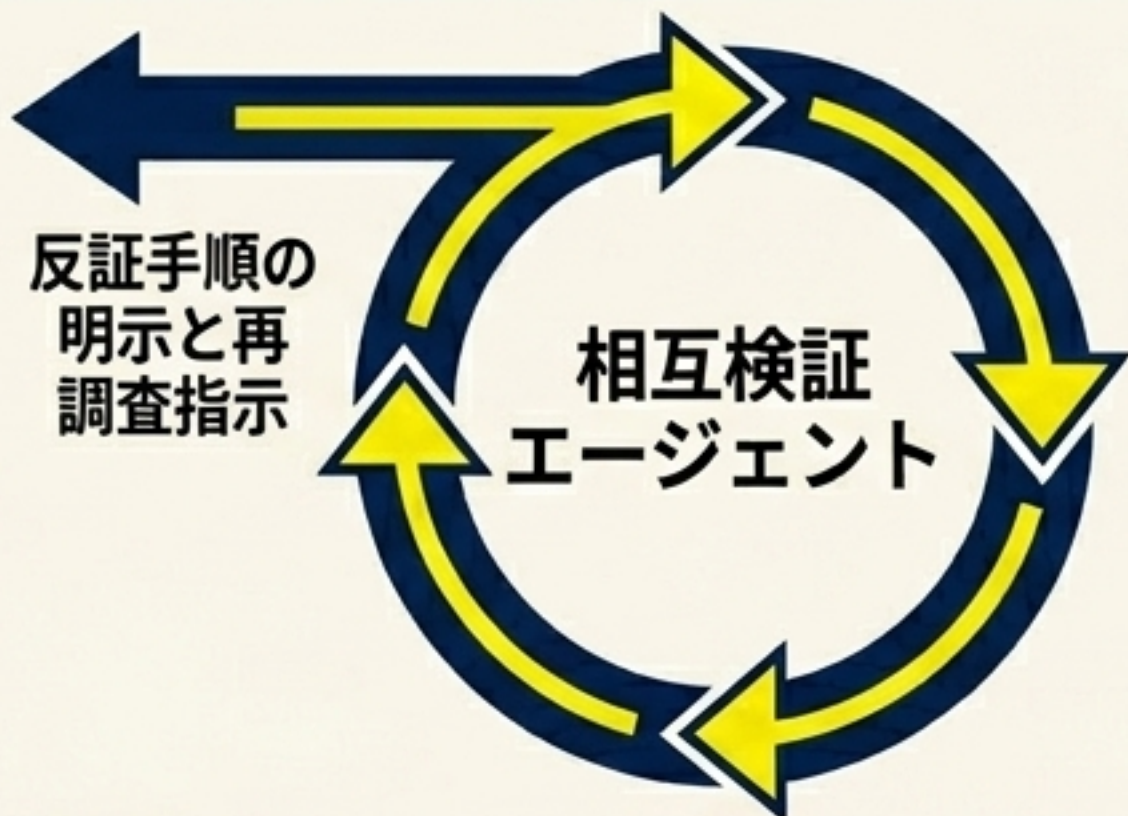
NPL (非特許文献・論文)

社内RAG (過去案件・技術メモ)

単一検索式の偏りを排除。ParallelAgentによる同時探索で、
国内・外国・NPL・社内知識の「取りこぼし（見落とし）」を劇的に削減する。

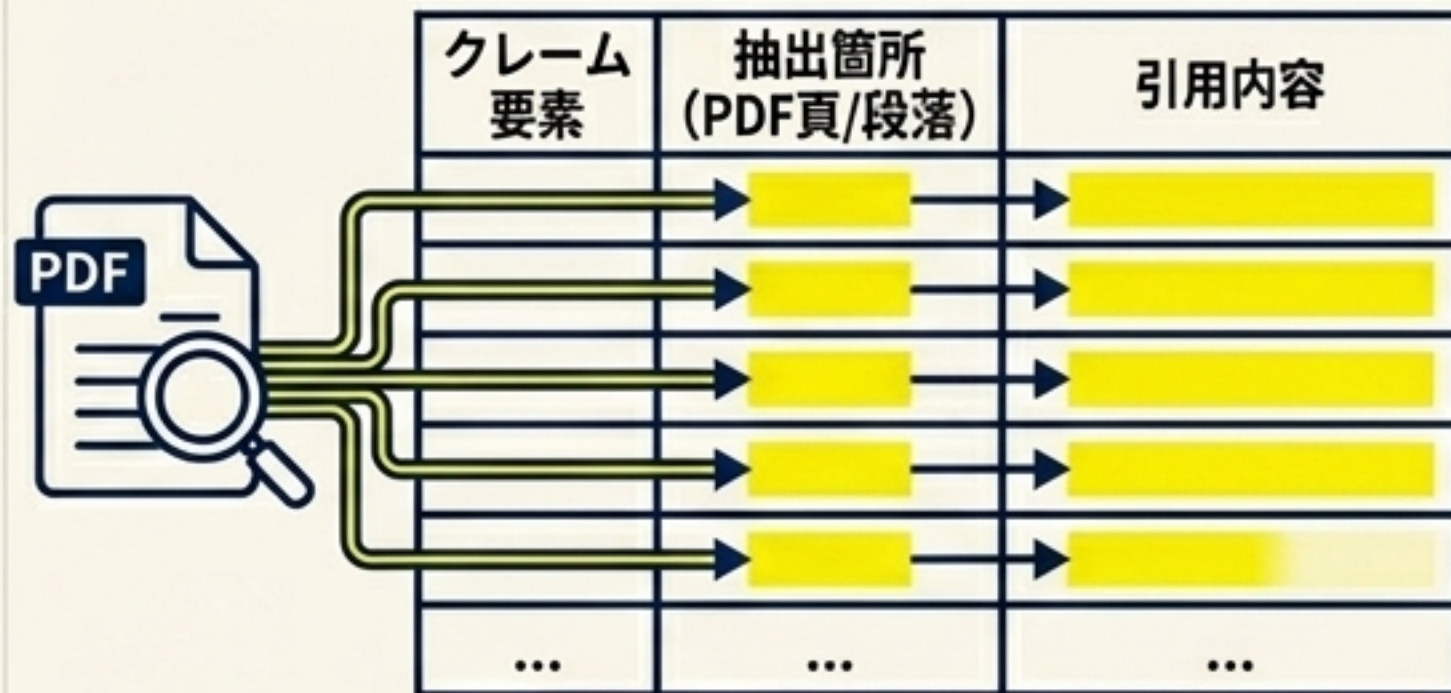
Phase 2: 相互検証と証拠抽出 (Critique, Loop & Extraction)

Feedback Loop



見落とし仮説の立案、反対解釈、ノイズ除外の検証。
条件を満たすまでAI自身で反復 (LoopAgent)。

証拠抽出エージェント

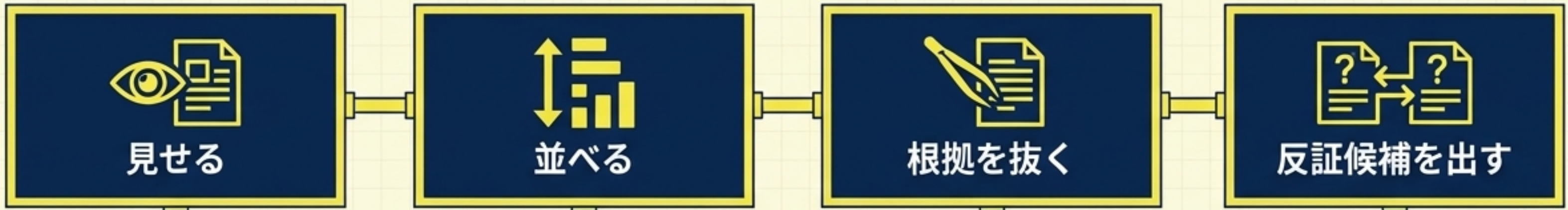


クレーム要素ごとの対応箇所を、明細書や候補文献PDFから正確に抽出。引用箇所の誤対応を防止し、「クレーム対応表」の草案を自動生成。

特許調査の最大リスクである「**もっともらしい誤り** (見つけるべき文献の見落とし)」を、別エージェントによる**反証・再調査ループ**によって防ぐ。

Human-in-the-Loop: 「法的判断」の境界線

AI Zone (機械の役割 - 証拠付き検索補助)

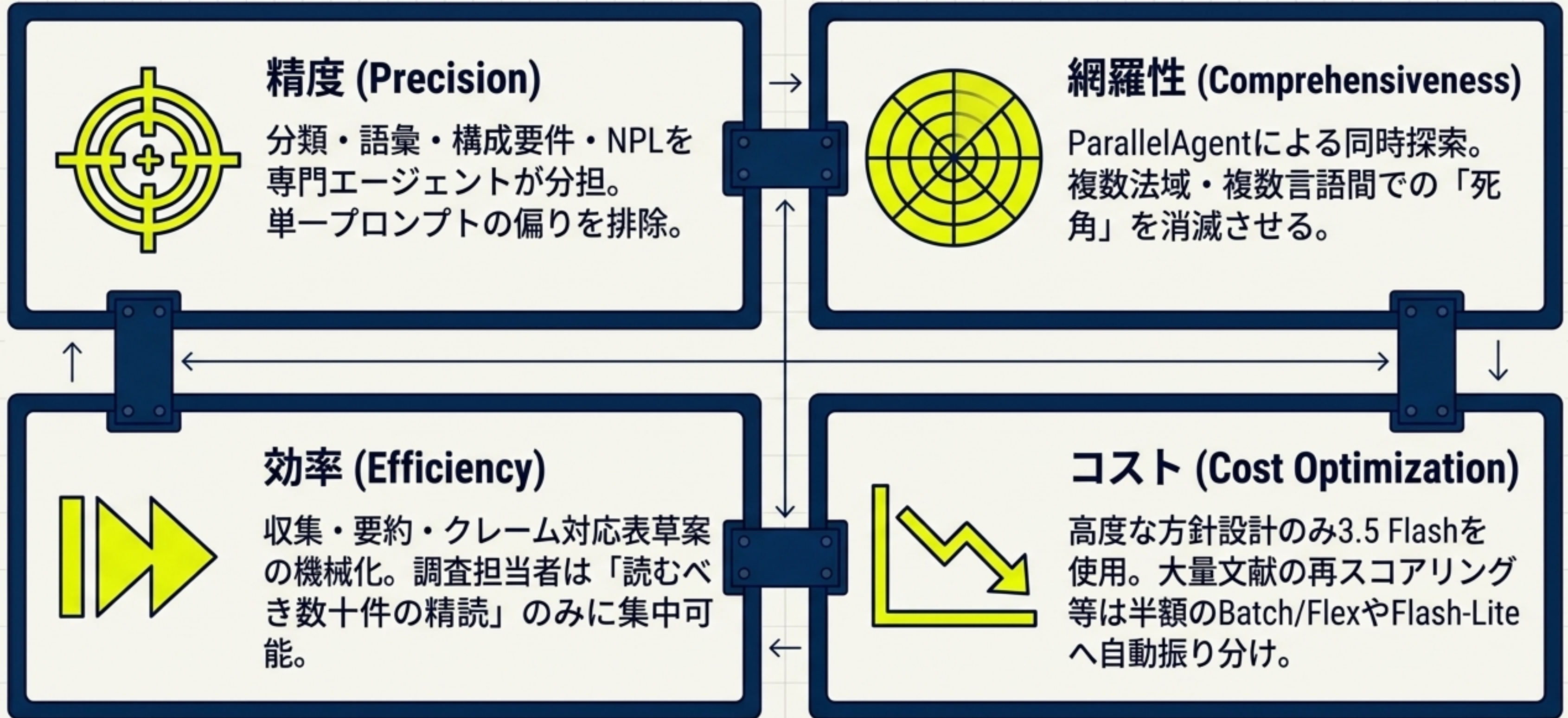


Human Zone (人間の役割 - 最終評価の責任主体)



“ EPO (欧州特許庁) 基準: 「先行技術検索は法的に新規性の決定的な証拠ではなく、最終的な法的評価は人間が行うべきである。」
AIを完全自動化の主とせず、オーケストレーターに留める最大の理由がここにある。 ”

Value Creation: 実装がもたらす4つの実務的価値



Guardrails 1: ハルシネーション対策と「証拠保全」

PDF Document Page: Page 14

AI Generated Text Block:

[The invention claims priority based on the filing date of the provisional application, arguing that the specific combination of elements was disclosed therein.]



Grounding metadata (グラウンディング)

AIの推論を、明確な「参照元PDFのページ番号」と「ハイライト」に強制的に紐付ける。説明不能な“総合点だけ高い”エージェントは排除。

Artifacts (バージョン管理された成果物)

どの検索式、どのモデル、どの文献断片を用いてその結論に至ったかをバージョン付きファイルとして永続保存。NISTが要請する「監査可能性」を担保。

Guardrails 2: 機密情報管理と「ゼロデータ保持原則」

Unpaid Services (無償枠) [厳禁]



送信コンテンツと生成内容がGoogleの機械学習技術の改善に使用される可能性あり。未公開発明や訴訟前案件の入力は厳禁。

Paid API / Google Cloud [必須]



プロンプトやレスポンスは製品改善（モデル学習）に一切使用されない。

【Zero Data Retention (ZDR)】
承認制のZDRオプションを適用し、データ保持ゼロ環境を構築。案件匿名化、全ログ保全、最終承認者の固定化をワークフローに組み込む。

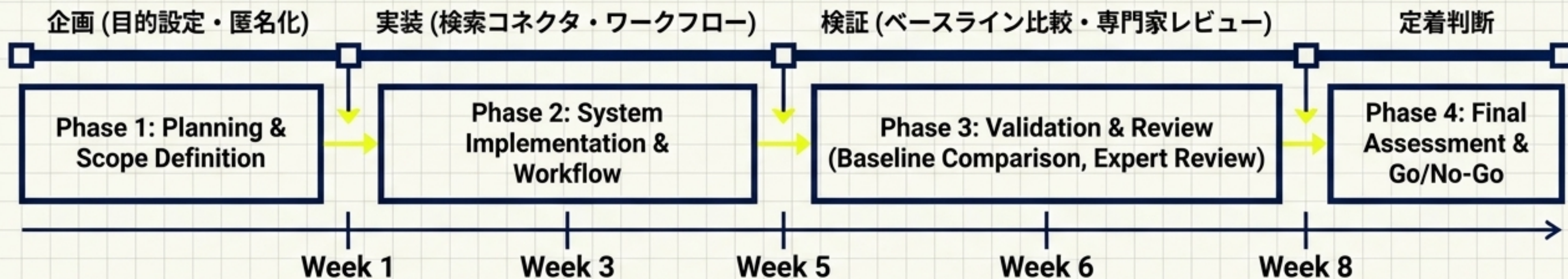
PoC Strategy: 失敗しない「概念実証」の設計要件

目的	既存フローの見落とし率を悪化させず、一次探索と根拠整理の工数を削減できるかの検証。
対象案件	過去の実案件 50~100件（最低3技術分野、外国文献・NPL含有案件を含む）。
比較ベースライン	人手のみ vs 既存検索システムのみ vs マルチエージェント。
定量指標	既知重要文献の再発見率、上位20件での関連文献率、案件当たり時間・コスト。
定性指標	クレーム対応表の妥当性、説明可能性（根拠の追いやささ）、誤引用の有無。

【Insight】単なる「LLMの勝率」ではなく、「既知の引用文献をどれだけ再発見できるか」という厳密な業務メトリクスで評価する。

Roadmap & Cost: 実装タイムラインとコスト構造

Proof of Concept Implementation Timeline

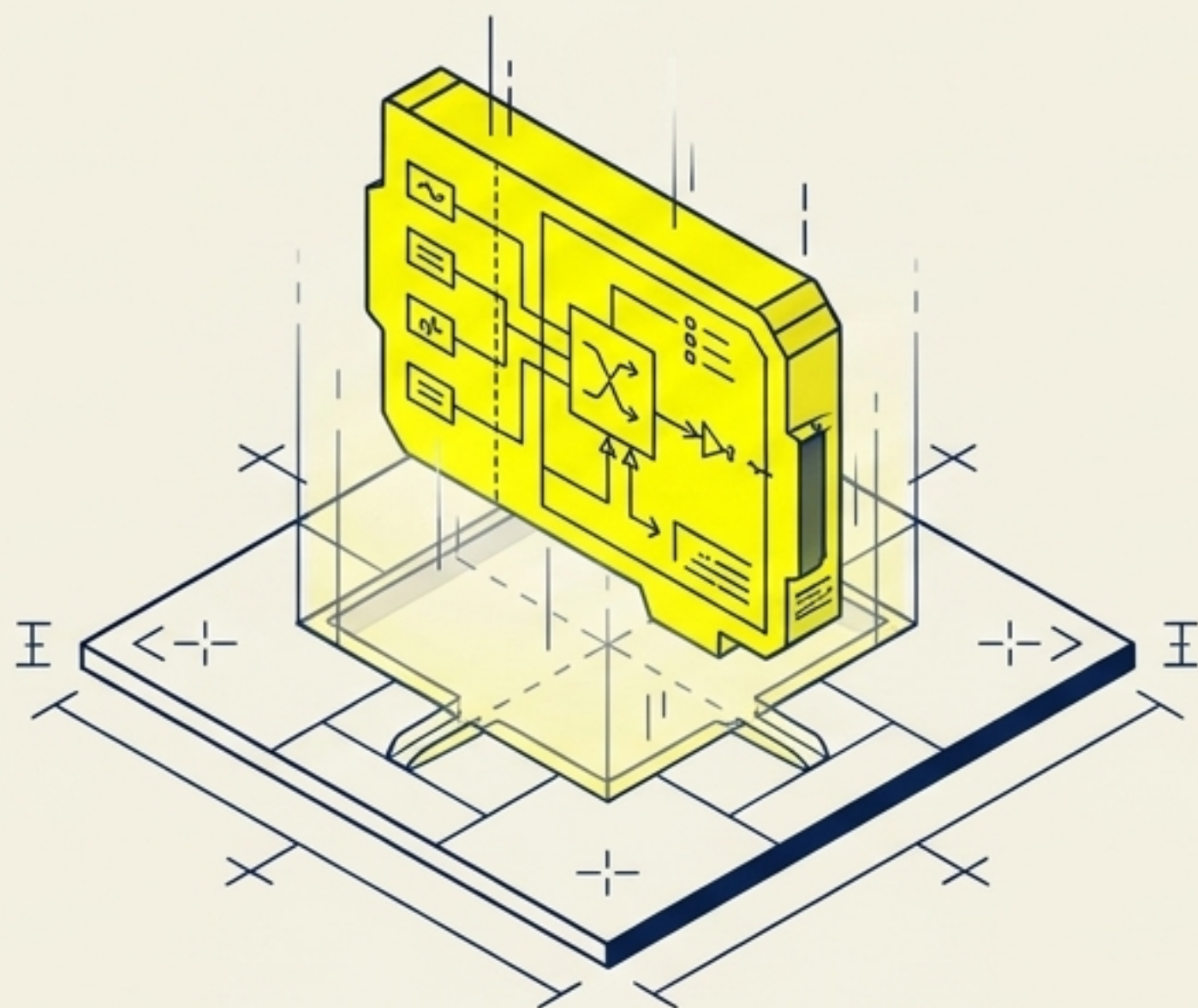


Cost Estimation Formula

$$\begin{array}{|c|} \hline \text{入力25万トークン} \\ \hline (\$0.375) \\ \hline \end{array} + \begin{array}{|c|} \hline \text{出力2.5万トークン} \\ \hline (\$0.225) \\ \hline \end{array} + \begin{array}{|c|} \hline \text{Google Search} \\ \hline 15クエリ \\ \hline (\$0.21) \\ \hline \end{array} = \begin{array}{|c|} \hline \text{約 } \$0.81 / \text{案件} \\ \hline \end{array}$$

※トークン+検索クエリ+キャッシュの組み合わせ。バッチ処理 (Batch/Flex) を組み合わせることで、同等の推論品質を保ちながらコストをさらに極小化可能。

Conclusion: 実務導入へのネクストステップ



Theory to Practice: The Foundational Integration

1. AIは評価者ではなく、指揮者である

法的判断を自動化するのではなく、特許調査プロセスをオーケストレーションする基盤としてGemini 3.5 Flashを活用する。

2. 完璧さではなく、再発見と反復

一発の検索で正解を出すのではなく、複数エージェントによる「相互検証ループ」と「証拠抽出」で人間を支援する。

3. 第一歩は「証拠付き検索補助」から

完全自動化の幻想を捨て、まずは数十件の過去案件を用いた厳格なPoCを通じて、見落とし防止と工数削減の実測を開始する。

The Blueprint is ready. The next step is execution.