

# ガバメントAI国産LLM公募結果が示す「新たな実務基準」

企業の知的財産・法務部門に向けた生成AI活用のデファクトスタンダードと戦略プレイブック



単なる国産推奨から、  
知財リスク管理の要件定義へ昇華



政府共用AI基盤「源内（GENNAI）」の公募要件は、今後の民間企業における「調達・説明責任・監査性」の事実上の標準（デファクトスタンダード）となる。

# 公募結果の一次情報：「性能」ではなく「説明責任と監査性」の束



tsuzumi 2 (NTTデータ)



CC Gov-LLM (カスタマークラウド)



Llama-3.1-ELYZA-JP-70B (KDDI・ELYZA)



Sarashina2 mini (ソフトバンク)



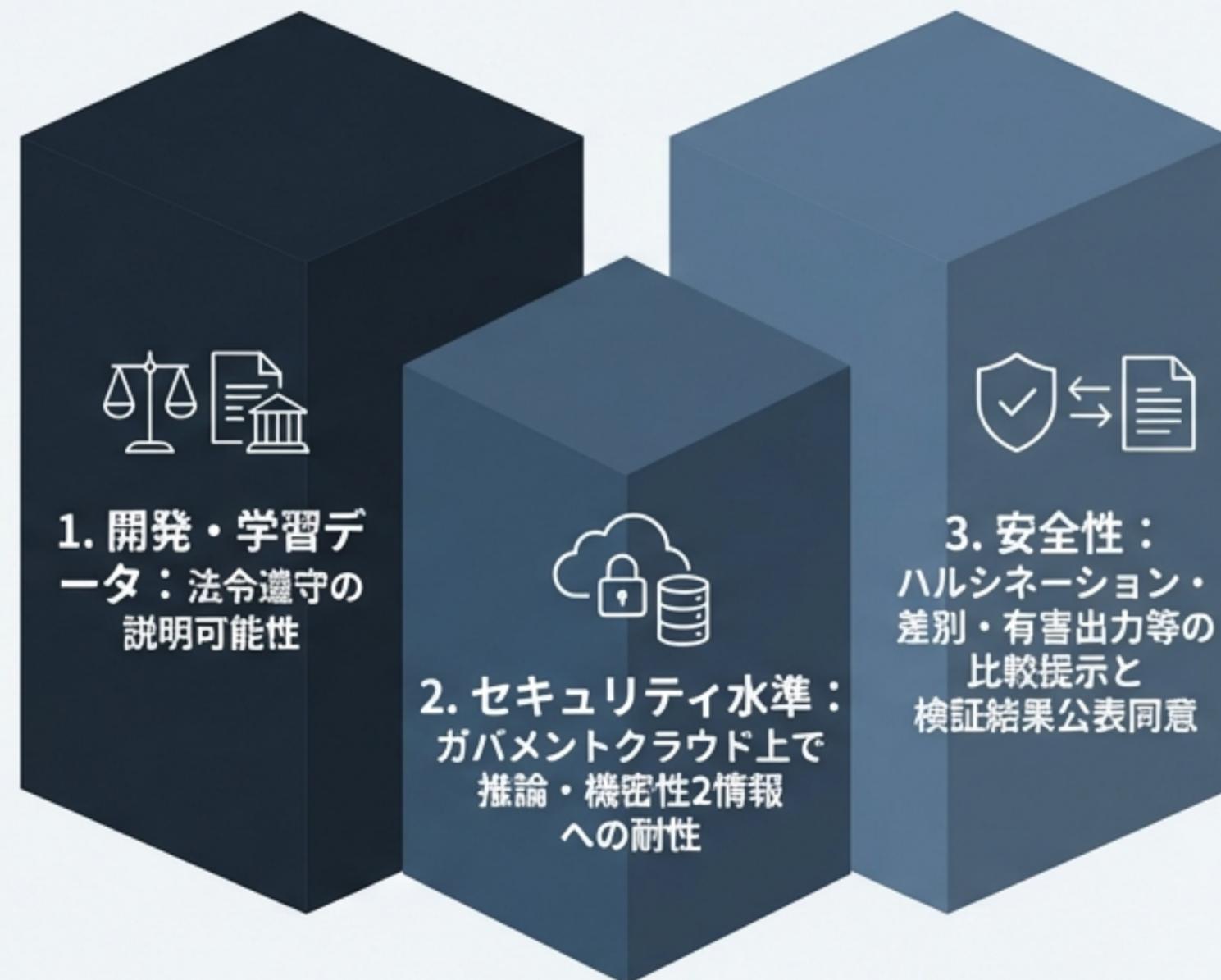
cotomi v3 (日本電気)



Takane 32B (富士通)

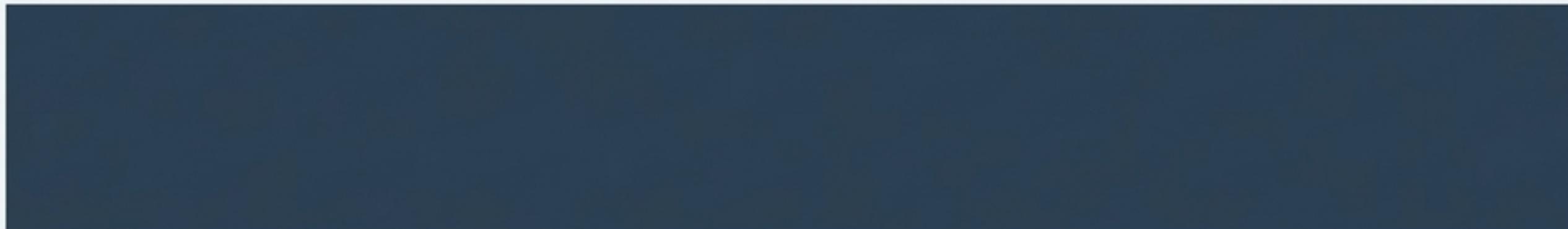
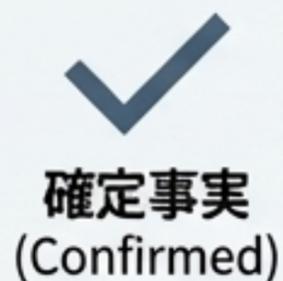


PLaMo 2.0 Prime (Preferred Networks)



これらは行政実務に限らず、企業の知財活動（特許出願、著作物生成、営業秘密管理）  
におけるベンダー選定基準と完全に一致する。

# 公表資料の「空白」：未記載事項がもたらす不確実性とリスクシナリオ



[!] 未記載の重要実務要件: ログ保持期間、入出力データの学習への二次利用方針、補償 (Indemnity) 条項、責任制限。



**楽観 (Optimistic):**  
入力は保存・学習されず、監査ログは利用者側で完全統制可能。

**中立 (Neutral):**  
学習利用はされないが、ログ取得・監査権限が曖昧で漏洩リスク残存。

**悲観 (Pessimistic):**  
入力・ログが事業者側に残り、学習・再利用や第三者移転が否定できない。

契約・技術・運用の3層において、「どの仮定に転んでも致命傷を避ける」多段的な防御構造の設計が急務。

# 法制度・ガイドラインの現在地：知財実務の参照軸



## 著作権（文化庁）

学習段階と生成段階のリスク構造分離。生成物の侵害リスク（類似性・依拠性）への対応。



## 特許（特許庁）

AI関連技術の審査事例追加。記載要件や発明該当性における「根拠・設計意図の文書化」の要求。



## 個人情報（PPC）

入力データの保護、第三者提供制限。「個人情報が入っても学習・保存されない設計」の必要性。



## 海外判例（Reuters vs. Ross）

訓練データの著作権（Fair Use）と市場代替性を巡る紛争。M&Aや保険設計への波及リスク。



## AIガバナンス（経産省・総務省・IPA）

AI事業者ガイドライン（Living Document）。調達仕様への「ログ・データ取扱い」の盛り込み推奨。

# 企業知財活動への影響 I : 特許出願・発明者帰属

## ポジティブ影響 (Positive)

- 国産LLMの「ガバメントクラウド運用」「法令遵守説明」基準により、特許ドラフト時の情報流出リスクを抑えたベンダー選定が容易に。
- ログ・証跡に基づく設計で、発明提案から出願までの意思決定過程を可視化（職務発明の紛争コスト低下）。

## リスク (Risk)

- ⚠ 悲観リスク: 入力内容が保存・学習された場合、新規性喪失以前に競争上の秘匿性を失い、他社の後続出願・先使用に有利に働く懸念。
- ⚠ 中立リスク (ジレンマ) : 証拠化のために「ログを残す」こと自体が、個人情報・未公開発明の新たな漏洩ターゲット（攻撃面）を増やす結果に。

# 企業知財活動への影響 II：著作物・営業秘密・ナレッジ活用

## ポジティブ - 閉域/専有環境の普及



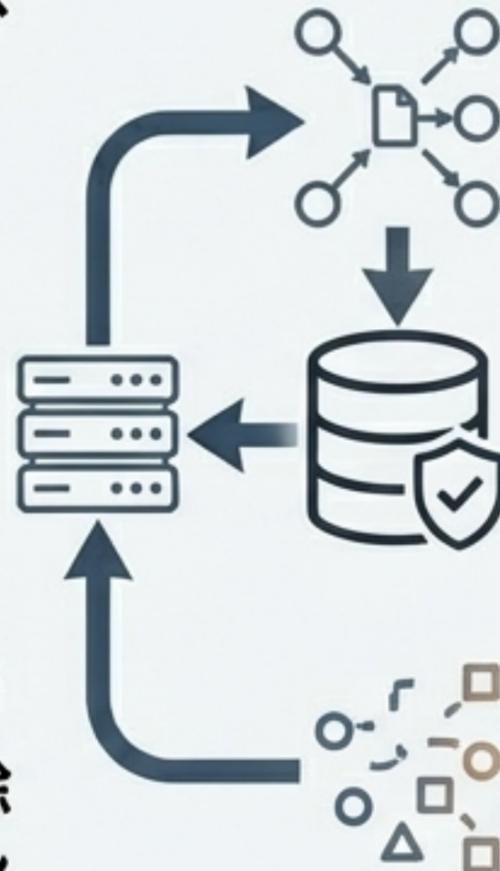
「機密性2」対応の可視化により、企業内でも閉域環境でのRAG（検索拡張生成）構築が加速。



設計ノウハウ、顧客提案書などの「営業秘密」を外部流出させずに社内活用するアーキテクチャが定着。



tsuzumi 2等に見られる「学習データのコントロール（自発的削除等）」は企業のレピュテーション保護と親和的。



## リスク - 周辺ツールの死角



悲観リスク: LLM本体が安全でも、周辺のログ基盤・監視ツール・チケットシステムに秘密情報が流れる連鎖漏洩リスク。



誤認リスク: 「学習に利用しない」=「秘密保持（第三者開示禁止）」ではないという法務にという法務上の盲点。

ログ基盤

監視ツール

チケットシステム

# 企業知財活動への影響 Ⅲ：ライセンス・M&A・保険



## ライセンス (Licensing)

Llama 3.1等の派生モデル(ELYZA等)における、Community LicenseやAUP(Acceptable Use Policy)の遵守。商用条件・再配布制限の確認必須。



## M&Aデューデリジェンス (M&A DD)

政府調達基準が「買い手のDD標準項目」へ。学習データの権利取得経路、安全性評価、ログ監査体制が表明保証のコアに。



## 保険と補償 (Insurance & Indemnity)

利用規約における「出力の類似性」免責や責任限定条項。企業側での第三者クレーム自己負担を防ぐための、契約上の補償設計とサイバー保険要(アクセス管理・可観測性)の擦り合わせ。

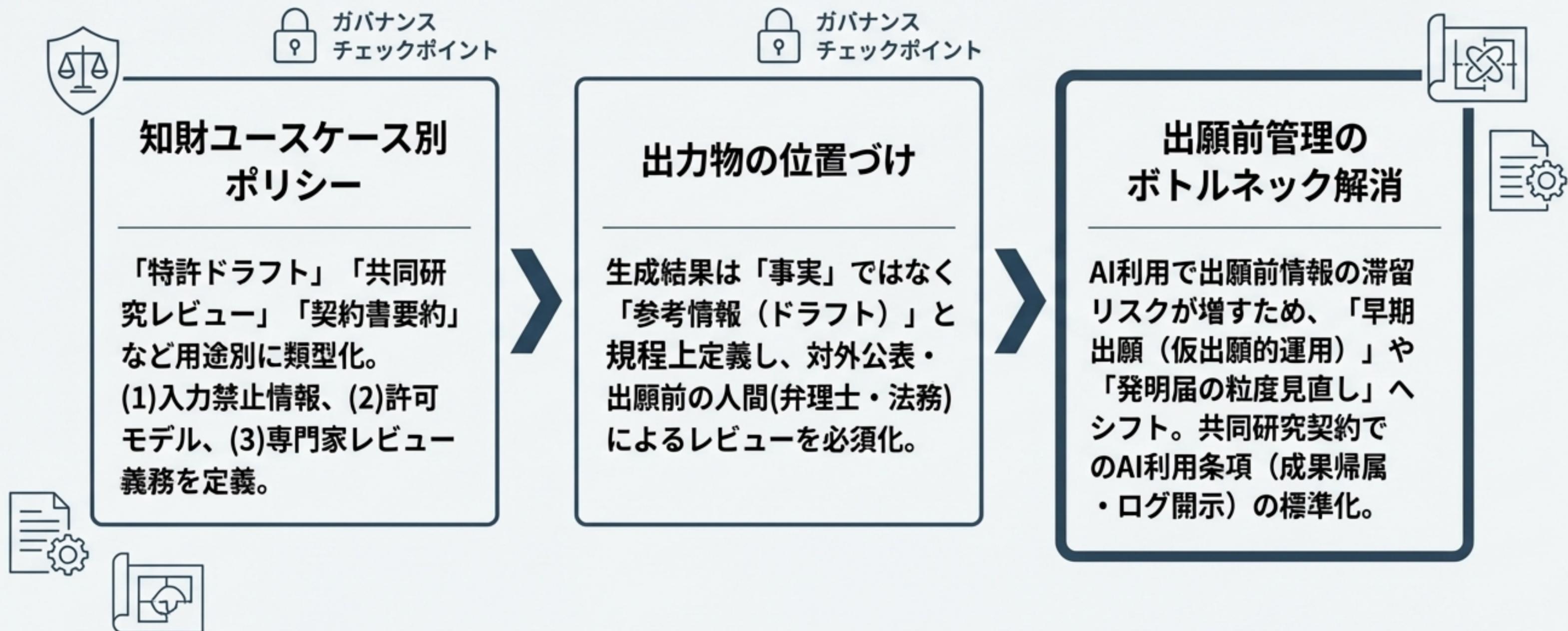
# 実践プレイブック：ベンダー交渉用「契約条項」テンプレート（1/2）

条文のたたき台	知財視点でのねらい
「提供者は、インプット/アウトプットおよび関連ログを、本契約で定義する提供目的以外に利用しない。」	発明・契約・研究情報の二次利用防止。
「提供者は、当社データ（インプット、RAGコーパス、出力、ログ）を、モデルの学習・微調整・品質改善に一切利用しない。」	「オプトアウト」ではなく完全義務化。 “学習に利用しない＝秘密保持ではない” 問題の遮断。
「保持期間はX日を上限とし、期間満了または契約終了時に復元不能な方法で消去し、消去証明書を発行する。」	秘密情報・個人情報の“残り続けるリスク（攻撃面）”の極小化。

## 実践プレイブック：ベンダー交渉用「契約条項」テンプレート (2/2)

条文のたたき台	知財視点でのねらい
「利用ログ（日時、利用者ID、モデルID、メタデータ）を当社が取得・保管し、プロンプト／出力のサンプル監査を可能とする。」	発明者認定、説明責任、内部監査、訴訟対応のための証跡確保。
「データ処理・保管場所（国/リージョン）を特定し、変更時およびサブプロセッサ（下請）追加時は事前同意を要する。」	越境規制・海外当局の調査権限リスクの可視化と連鎖漏洩の抑止。
「トレーニングデータや提供物に起因する第三者の知財侵害申立てについて、提供者は防御および補償を行う。」	サービス規約の「責任否認・類似性免責」を上書きし、訴訟費用の穴を埋める（保険設計に直結）。

# 社内ガバナンスと知財戦略の再構築



# 閉域・専有環境の技術的対策と「出力追跡」アーキテクチャ

## データ分離 (Access Control)

RAGコーパス (契約・発明・顧客情報) を部署/案件単位でインデックス分離し、厳密なアクセス制御を実施。

## モデル検証 (Red Teaming)

知財領域特化のレッドチーム演習 (守秘情報を引き出すプロンプト、誤引用テスト) を定期実施し、モデル更新時に回帰テスト。

## 出力追跡と証拠性 (Provenance Tracking)

出願や契約の「どの文がAI由来か」を後日証明するため、5つのメタデータを保持。

 (a) プロンプトID

 (b) 参照文書ID (RAG)

 (c) 出力ハッシュ

 (d) 生成時刻

 (e) モデルID/バージョン

# 実装ロードマップと不確実性への備え（2026～2031年）



## 短期（2026 H1-H2）： 選定とポリシー固定

- 推奨優先度 [高]：入力・ログ・学習利用の契約固定化 / ユースケース別ポリシー施行 / 監査ログ・証拠性の実装（閉域・RAG）。



## 中期（2027-2028）： 自動化と複雑化への対応

- 推奨優先度 [中]：複数モデル混在によるライセンス/規約コンプラ体制構築 / モデル更新時の回帰テスト定着 / M&A DDの標準化。



## 長期（2029-2031）： 訴訟・規制適応と データ資産化

- 推奨優先度 [長期]：海外判例蓄積に伴う補償・保険の再設計 / 社内コーパス（データ資産）の整備・統制 / リスクベースでの専有化投資。



ガバメントAIの調達基準を「自社の知財防衛のベースライン」として活用し、生成AIの恩恵を安全にスケールさせる。