

中小企業庁 御中

令和3年度AIを活用した総括発注業務の効率化 に係る実現可能性調査等事業 調査報告書

株式会社PKSHA Technology 2022年3月31日

 $PKSH\Delta$

TECHNOLOGY

事業サマリー

3つの事業内容を以下の通り実施

事業内容	実施概要	調査結果
(1)中小企業庁の 総括発注業務のAI 活用のデータ作成に係 る調査	16課室のうち、読み取り可能なデータが提供された12課室について、 a. メール:重複の除去、総務課から原課への発注メールの抽出を実施、最 終的に振り分けられた班を特定 b. 添付ファイル:wordファイルに限定し、上記メールと添付ファイルの紐付け を行い、班を特定	a.4,050件の振分メールを抽出 → 人事異動の影響を受けない2021/8/1以降の期間に限定 → from/to/ccや本文中の発注メールに特徴的な用語を手掛かりに自動抽出 b.174件の添付ファイルを紐付け → 添付ファイル情報がメールから欠落していたため、メール件名と添付ファイルの格納されたフォルダ名との紐づけにより特定
(2)中小企業庁の 総括発注業務のAI エンジンのプロトタイプ 構築にかかる調査	報」、「所管事項説明」、「閣議決定文書」、弊社保有辞書からの特徴語 抽出と重み付け(意思決定への寄与度付け) b. 自動振り分けエンジンの構築 本格的な深層学習ベースエンジンの事前検証を行う重み付けキーワード	a.計4,281個の特徴語を班別に構築 > 班別に「1. 単体で振り分けを決定づける」「2. 振り分けに一定寄与」の2段階の重み付け b.aに基づき、メール・添付ファイルに対して、班別の振分スコアリングの上、振分候補と判断根拠を出力 c.最終的な精度はRecall 78%、Precision 66%。 今後深層学習等エンジンの高度化により、Recall 90%、Precision 75%程度へ改善見立て
化に係るシステム開発	機能要件と非機能要件の定義	a.Webアプリとして、メールと添付資料を取り込みで振分候補と判断根拠を提示 添付ファイルはword, ppt, PDF, excelのテキスト部分を対象 b.弊社クラウド環境にフロントエンド、バックエンドを構築。2022年度は貴庁NWとインターネット接続のうえ、IP制限等セキュリティ対策を実施 Teams/outlook連携はセキュリティ要件から、困難な見立て

実施スケジュール

PKSHΔ

2ヶ月で以下の通り3つの事業を実施

		2022年2月				2022年3月			
スケジュール	2/7週	2/14週	2/21週	2/28週	3/7週	3/14週	3/21週	3/28週	
プロジェクトマネジメント		★kickoff		★実務定例		★実務定例		★実務定例	★最終報告
	データ受渡								
(1)中小企業庁の総括 発注業務のAI活用のデ ータ作成に係る調査	作業								
	内容確認•議論							確認→改善の期	
(2)中小企業庁の総括 発注業務のAIエンジンの	モデル構築							構築期間困難な	
プロトタイプ構築にかかる調査	内容確認•議論								
(3)中小企業庁の総括 発注業務の効率化に係る	要件ヒアリング								
システム開発の要件定義に かかる調査	要件定義								



目次

- (1) 中小企業庁の総括発注業務のAI活用のデータ作成に係る調査
- (2) 中小企業庁の総括発注業務のAIエンジンのプロトタイプ構築にかかる調査
- (3) 中小企業庁の総括発注業務の効率化に係るシステム開発の要件定義にかかる調査



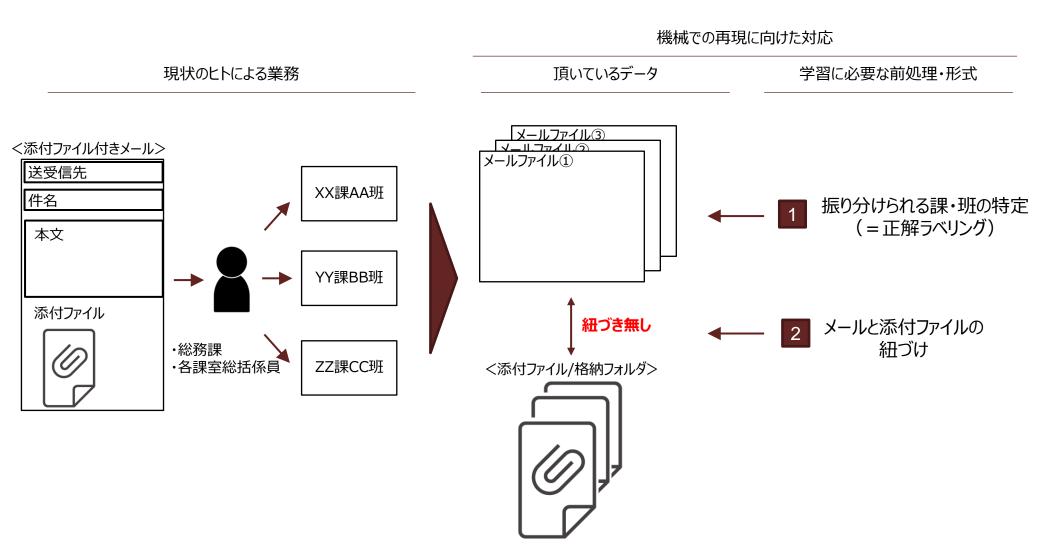
目次

- (1) 中小企業庁の総括発注業務のAI活用のデータ作成に係る調査
- (2) 中小企業庁の総括発注業務のAIエンジンのプロトタイプ構築にかかる調査
- (3) 中小企業庁の総括発注業務の効率化に係るシステム開発の要件定義にかかる調査



(1)中小企業庁の総括発注業務のAI活用のデータ作成に係る調査 事業理解とアプローチ(1/2)

現状の振分業務を機械で再現するために必要なデータ作成作業を実施



(1)中小企業庁の総括発注業務のAI活用のデータ作成に係る調査 事業理解とアプローチ(2/2)

正解ラベリングと添付ファイルの紐付けを以下のアプローチにて実施

1 振り分けられる課・班の特定(=正解ラベリング)

2 メールと添付ファイルの紐付け

目的

班迄の特定がされたメールの抽出

学習として活用できる添付ファイルがメールに対し てどの程度あるかの調査

実施内容

各課室の受領メールを対象に、内容が重複するメールスレッドを除外、人事異動後の期間に限定という処理を行った後、以下の①-②の条件で班までの振分メールをプログラムで自動抽出

- ① 総務課から原課に振り分けられている、 または発注メールに特徴的な文言が 含まれる
- ② 原課総括班から班へ振り分けられている

- ① 添付ファイルを受領した各課室のメール及び 添付ファイルにおいて、以下3手法で紐づけ 可能性の検証を実施
 - a. メール件名と、添付ファイル格納フォル ダ名の突合
 - b. メール本文と添付ファイル名の突合
 - c. メール件名と添付ファイル名の突合
- ② 特に、総括係員の実際の運用に近く、貴庁にもご推奨頂いたaのアプローチを採用



(1)中小企業庁の総括発注業務のAI活用のデータ作成に係る調査 作成結果(1/2)

課室別の作成結果は以下の通り

	No.	目的	処理	Αį	課	В	果	C	課	D	課	E	課	F	課
	(I)		初回スレッドの送信日が2021/8/1 以降で、①-1と①-2の和集合	527	100%	445	100%	73	100%	1218	100%	45	100%	91	100%
メール 抽出	①-1	けられている	「送信者に総務課所属員のアドレス が含まれている」 and 「To or CC に 各課総括メーリス or 総括グルー プ中企庁メーリス がある」	96	18%	210	47%	32	44%	494	41%	11	24%	19	21%
	①-2	内、発注メールに特徴的な文言が含まれる	「発注」or「作業」or「依頼」or「締 切(締め切り)」or「協議」or「〆」 or「各位」といった単語が件名もしく はメール本文(特に件名)に含まれ ている	525	100%	444	100%	73	100%	1212	100%	45	100%	90	99%
	2	内、原課総括班から班へ振り 分けられている	「本文中に 振分対象の班の直後に 着く← or < がある」	414	79%	442	99%	64	88%			36	80%	78	
添付 ファイル 紐付け	3		②の中で、件名と添付フォルダ名が マッチングする (重複を除いた数)	8 (8)	2%	79 (65)	15%	0 (0)	0%	55 (44)	4%	2 (2)	6%	6 (6)	8%

注意事項:

• 各課室ごとに、各処理を行った際に抽出されたメール件数、及び①時点のメール件数を100%とした時の各処理後に抽出されたメール件数の割合を記載



(1) 中小企業庁の総括発注業務のAI活用のデータ作成に係る調査 作成結果(2/2)

課室別の作成結果は以下の通り

	No.	目的	処理	G	果	H	果	ΙĒ	果	J	果	K	課	L	課
	(I)		初回スレッドの送信日が2021/8/1 以降で、①-1と①-2の和集合	586	100%	8	100%	624	100%	3	100%	109	100%	893	100%
メール 抽出	①-1	けられている	「送信者に総務課所属員のアドレス が含まれている」 and 「To or CC に 各課総括メーリス or 総括グルー プ中企庁メーリス がある」	112	19%	2	25%	223	36%	0	0%	44	40%	180	20%
	①-2	内、発注メールに特徴的な文 言が含まれる L	「発注」or「作業」or「依頼」or「締切(締め切り)」or「協議」or「〆」 or「各位」といった単語が件名もしく はメール本文(特に件名)に含まれ ている	577	98%	8	100%	617	99%	3	100%	109	100%	892	100%
	K 2)		「本文中に 振分対象の班の直後に 着く← or < がある」	445	76%	7	88%	589	94%	3	100%	107	98%	724	81%
添付 ファイル 紐付け	3		②の中で、件名と添付フォルダ名が マッチングする (重複を除いた数)	31 (30)	7%	N/A	N/A	50 (46)	8%	0 (0)	0%	1 (1)	1%	10 (6)	1%

注意事項:

• 各課室ごとに、各処理を行った際に抽出されたメール件数、及び①時点のメール件数を100%とした時の各処理後に抽出されたメール件数の割合を記載



目次

- (1) 中小企業庁の総括発注業務のAI活用のデータ作成に係る調査
- (2)中小企業庁の総括発注業務のAIエンジンのプロトタイプ構築にかかる調査
- (3) 中小企業庁の総括発注業務の効率化に係るシステム開発の要件定義にかかる調査



(2) 中小企業庁の総括発注業務のAIエンジンのプロトタイプ構築にかかる調査 AIエンジンの全体像

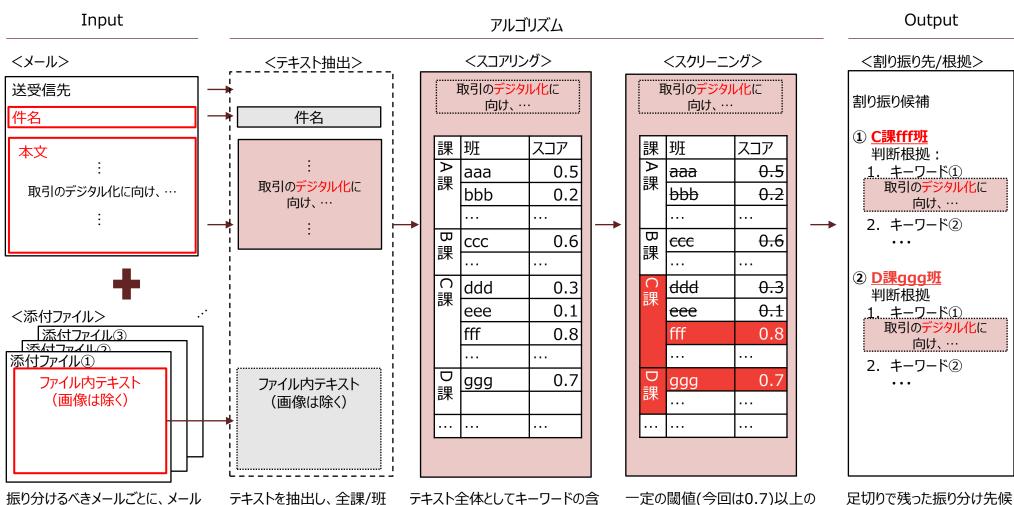
毎のキーワードが含まれてい

るかを検索(今回は「デジタ

ル化」がヒット)

以下のインプット、アルゴリズム、アウトプットを要件定義

と、その添付資料を取込み



まれる数/重要度から、全課/班へ

の"振り分け適合度"を定量化

スコアとなった課/班を振り分け候

補先として足切り

補と、判断根拠を提示



(2) 中小企業庁の総括発注業務のAIエンジンのプロトタイプ構築にかかる調査 本調査の対象スコープ

本事業においては、特定の課班を対象に、添付ファイルタイプはwordに絞り、精度を検証

		本事業の実施内容	2022年度計画		
対象課題	室	特定の課(X課)及びその班	全課室		
インプット		・メールの本文・タイトル・添付資料(word)	左記に加え、 添付資料(excel, ppt, PDF)		
ナレッジ構築		・担当班・担当者情報&担当内容情報・所管事項説明、閣議決定文書・メール本文・添付資料(班まで紐付けられた量が限定的なため、ファイル名が班の名前とセットで書かれているケースを重点取り込み)	左記をベースに 貴庁内追加データソースや、外部の辞書等も検討		
アルゴリス	ズム	重みづけキーワード抽出	 重みづけキーワード抽出 +深層学習モデル(予定) 		
アウトプッ	ハ	X課内の班の候補と判断根拠	左記に加え、判断根拠の含まれる パッセージ箇所		
	指標	Recall(取りこぼしの無いよう、多めに候補を出し、人が頂 Precision(確実なもののみ厳選表示し、人が不足を補 F値(recallとprecisionのバランス)も重視(= recall(う)より重視しつつ、		
評価	データ	貴庁より、評価データ(X課の添付ファイル付き振分メール)を26件頂戴	(追って、適切な評価データ選定ご相談)		



(2) 中小企業庁の総括発注業務のAIエンジンのプロトタイプ構築にかかる調査 ナレッジ構築

X課について、弊社特徴語抽出結果をベースにキーワードを取捨選択、優先度付頂いた上で弊社にてさらに選定

	「03_所管事項説明資料」、「04_過: の担当箇所抽出」からの特征				メ ー.	ル本文からの特徴語	弊社にて精度		
班名	情報&担当内容情報_ 最新」のキーワード (件)	弊社で実施		貴庁により取捨選択、重みづけ頂 いた結果*		貴庁により取捨選択、重みづけ頂 いた結果*		比較の上、	
	(11)	(X課全体)	1	2	実施 (班ごと)	1	2		
a班	6		1	0		0	0	11	
b班	4		0	0		0	2	5	
c班	2		5	20	上位500	5	2	77	
d班	2	3729	2	20	件ずつ共	4	3	93	
e班	1		10	3	有	2	0	21	
⑪	9		4	12		2	2	66	
g班	4		1	36		10	4	4,008	

- 重みづけのラベルは以下の通り
 - 1. そのキーワードのみで振り分け可能な決定的なもの(全省庁、経産省で見てX課(主担当でなくても少なくともX 課に情報共有必要)を含む)
 - 2. 振り分けに一定寄与する事が多いもの(庁内ではX課(主担当でなくても少なくともX課に情報共有必要)を含む)



(2) 中小企業庁の総括発注業務のAIエンジンのプロトタイプ構築にかかる調査 アルゴリズム

精度と実装の実現性を鑑みて、本事業では重み付けキーワードマッチングを選択

	キーワードマッチン	グ	深層学習		
判断のポイント		重み付けされた 単語情報に基づくマ ッチング		DensePassageR etrieval, etc	
精度	Δ	0	Δ	△∼◎	
本事業内(~3月末) 実装可能性	0	0	0	×	
		今回のアプローチ			

- 課室・班への振り分けの基準となる情報として、単語・フレーズに分解する方法が有力として見立てており、それに基づくマッチングアプローチが有効である見立て
- 深層学習ベースの手法の候補として挙げていたSentence BERTは、文の意味的類似度に基づくマッチング手法であるが、受領したメールデータの傾向およびマッチングの判断基準を鑑みると、当該モデルの単純適用では十分な精度が期待できない見通しとなった(当該手法は、課室・班の振り分け基準と、メール・添付ファイル中のテキスト情報が文として類似している場合に有効)
- 文脈の中の一部分に着目した判断の実現には、異なる種類の深層学習モデルの適用が必要であり、それには当初想定よりも工数が必要



(2) 中小企業庁の総括発注業務のAIエンジンのプロトタイプ構築にかかる調査 アルゴリズム

重み付けされた単語情報に基づくマッチングの詳細は以下の通り

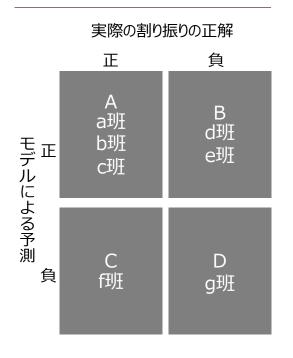
	アプローチ
概要	各課・班の担当・活動等の特徴をキーワードの集合として扱い、メールおよび添付ファイルにおけるキーワードの出現量に基づくスコアリングを通じて課・班への振り分け先スコアリングを行う
アプローチ	 事前準備 (分類モデルの構築) 1. 各課室・班に関連する情報源(関係者が有する知識、文書集合等)から、キーワードの人手による列挙、自動獲得したワードの選別等を通じて、それぞれを特徴付ける重み付きキーワード集合(知識)を構築 2. 得られた情報に基づいて、各課室・班に関する特徴ベクトルを構成 メールの振り分け 3. 各メールスレッドに対して、「解析対象のメール/添付ファイル全体」を一つの特徴ベクトルに変換する4. 3で得られたメールスレッドの特徴ベクトルと、各課室・班の特徴ベクトルを用いて関連度スコアを計算5. 上記の結果に基づいて上位N件を根拠情報付きで出力根拠情報:各課室・班を特徴づける言語表現の出現箇所
評価方法	評価データの振り分けの結果、スコアがスコアが閾値を超えた班を出力とし、定量的な精度を算出(後述)

PKSHA

(2) 中小企業庁の総括発注業務のAIエンジンのプロトタイプ構築にかかる調査 評価

確実に候補を厳選するよりも、取りこぼしを減らすことに比重をおいたモデルを想定

具体例



精度の考え方

モデルの定量的な精度指標

- Recall (再現率)
 - ▶ 「実際に正であったもののうち、どれだけ正と予測できたか」という予測の網羅性を示す指標
 - ▶ 左図ではRecall = A / (A+C) =75%
 - ▶ 今回は、実際の割り振り先のうちどの程度モデルが正しく予測できたか
- Precision (適合率)
 - ▶ 「正と予測したものが、どれだけ正しかったか」という誤予測の少なさを示す指標
 - ➤ 左図ではPrecision = A / (A+B)=60%
 - ▶ 今回は、モデルが予測した割り振り先のうち、実際どの程度が正しかったか
- F値(適合率と再現率の調和平均)
 - ▶ 2/{(1/Recall)+(1/Precision)}で計算される、0~1の間の値
 - ▶ 左図では、0.67

留意点

- RecallとPrecisionはトレードオフの関係にあり、業務要件に合わせたバランスが大切



今回のモデルの方向性

- Recall (取りこぼしの無いよう、多めに候補を出し、人が取捨選択する)を、 Precision (確実なもののみ厳選表示し、人が不足を補う)より重視しつつ、そのバランス、F値も重視(毎回全課室班を表示しては意味がない)



(2) 中小企業庁の総括発注業務のAIエンジンのプロトタイプ構築にかかる調査 評価

現状、8割の精度は確認でき、今後深層学習ベースのエンジン高度化等によるさらなる上昇を想定

	途中経過	最終結果	今後のさらなる 改善余地
アルゴリズム	重みづけ キーワード抽出 ver.1	重みづけキーワード抽出 ver.2 (キーワードとのマッチを取る際に、複合語だけでなく 単語ベースでもマッチを取るよう改善)	マッチング手法の高度化 (文脈や重要箇所の特定によるマッチング高度化等)
評価データ	X課の班に振り分けられて いるメールの中からランダ ム抽出された、90件 (内、添付ファイル6件)	X課について、追加でいたが分精度の評価として適切が(全て添付ファイル付き)	
精度	Recall:30% Precision:40% F値:30	Recall: 78% Precision: 66% F値: 71	Recall:90%~ Precision:75%~ F値:82~

実際の振分の正解 正 負 A)True B)False Positive Positive 予ル 測に負 C)False D)True Negative Negative

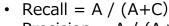
- Recall = A / (A+C) = 48%
- Precision = A / (A+B)=52%
- F値= 2/{(1/Recall)+(1/Precision)}

^{*27}件受領したうち、1件は添付ファイルが読み込めない形式だったため除外

PKSHΔ

(2) 中小企業庁の総括発注業務のAIエンジンのプロトタイプ構築にかかる調査 評価データ詳細

評価の厳密な妥当性を担保するため、インプットを下記のように整理した上で精度を再測定



• Precision = A / (A+B)

実際の振分の正解 īF 負 A)True B)False モデルに-Positive Positive 18件 36件 C)False D)True Negative Negative 9件 124件

Precision改善に向けて

エラー分析	件数	改善余地
文脈を考慮 しないマッチング		パッセージや文の重要度判定によるマッチングロジック改善(深層学習も選択肢) で約3割改善
知識が所轄外/一般的すぎる	2	ナレッジの要素間の意味的なマッチング (含 深層学習)・人手によるナレッジ磨 き込みで5割程度改善

Recall改善に向けて

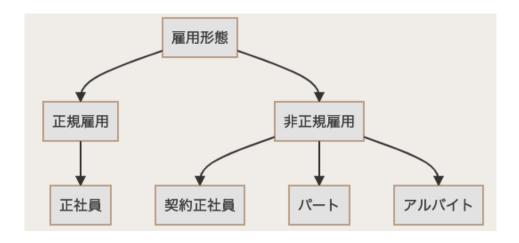
エラー分析	件数	改善余地
ナレッジ不足	7	貴庁のキーワードメンテに加え、NLPによるナレッジ拡充(意味的な関連語の補完)で約5割改善
ナレッジに含まれるが 閾値を超えなかった	1	閾値の調整でカバーできるもトレードオフ に留意
ナレッジに含まれるが、 既存ロジックでマッチ できていない	1	部分一致ロジックの導入で改善できるが 分割方法によりトレードオフが生じるため 要議論

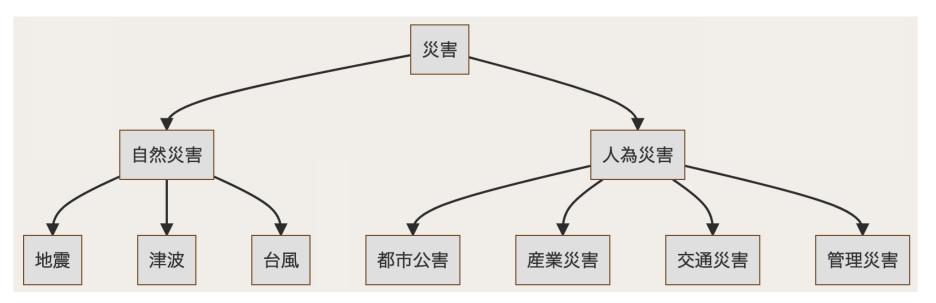
	指標	現在	改善見込
	Recall	78%	90%~
)	Precision	66%	75%~
	F値	71	82~



(2)中小企業庁の総括発注業務のAIエンジンのプロトタイプ構築にかかる調査 ご参考)ナレッジ不足を補完するNLP技術

上位概念・下位概念の体系化によって、所管を説明するキーワードのリストアップを自動化







目次

- (1) 中小企業庁の総括発注業務のAI活用のデータ作成に係る調査
- (2) 中小企業庁の総括発注業務のA I エンジンのプロトタイプ構築にかかる調査
- (3) 中小企業庁の総括発注業務の効率化に係るシステム開発の要件定義にかかる調査

(3) 中小企業庁の総括発注業務の効率化に係るシステム開発の要件定義にかかる調査機能要件

現状業務の意思決定フローを支援するため、以下のようなUI/UXを想定

振分対象メール



AI判定



Webアプリとしてブラウザから 利用

判定結果の編集

受信メール		
差出人		
example@pksha.test.com		
本文 PKSHA Technology ご担当者様 お世話になります。 これはテストメールです。		
添付ファイル		
添付ファイル1.pptx	×	
添付ファイル2.xlsx	х	
Drag and drop here.		
判定	クリア	
送信先候補		判断根拠
A課メーリス	✓	キーワード1,・・・
B課b班メーリス	4	
C課c班メーリス	· /	
▽上記の中にない		
	 プルダ	ウンで該当課・班を手動選択

<入力>

- ・Webアプリとしてブラウザから利用する
- ·From, 件名, 本文をコピー&ペーストで入力する
- ・添付ファイルをダイアログから選択、またはドラッグ&ドロップで追加
- ・word, ppt, excel, PDFは読取可能だが、パスワード付ファイルは対応困難)

<出カ>

- ・送信先の課・班の名称とメーリングリストのメールアドレス、推論スコア(複数・選択可)
- ・送信先の判断根拠と添付ファイル内該当箇所を提示(ppt,PDFはページ番号まで、wordは根拠の存在する段落、excelはシート番号やシート名まで表示)

<判定結果の編集>

- ・提示されなかった課・班を画面上から選択して追加できる。
- ・判断根拠は参考情報であり変更不可。メール文面作成時に 各担当者にて適官記述する

<人事異動・組織変更>

- ・課・班、課と班の親子関係、各組織のメーリングリストのメールアドレス を参照・更新する管理画面を設ける
- ・個人単位でのマスタ管理は行わない



(3) 中小企業庁の総括発注業務の効率化に係るシステム開発の要件定義にかかる調査 非機能要件

貴庁との議論踏まえ、システム開発時のセキュリティ方針を整理

区分	本調査での方針
外部	接続元IPアドレスを制限して貴庁指定のIPアドレスおよび委託先のIPアドレスのみアクセス可能とする
	再学習データ蓄積のため、入力されたメールと添付ファイルをシステム内に保持する。その際、AWS ストレージサービスのサーバーサイド暗号化 (AES 256) を利用する(「電子政府推奨暗号リスト」記載の AES 128 アルゴリズムより強力な暗号化アルゴリズム)
内部	推論画面は認証*は設けず貴庁ネットワーク利用者であれば誰でも利用可能とする (機密性のある情報をユーザに提示しない想定のため、セキュリティリスクと利便性の兼ね合いから推論画面は認証不要と想定) *開発時の詳細議論が必要
	マスタ管理画面は管理者 ID, パスワードによる認証*を必要とする (多要素認証はコスト面の影響が大きく、実証期間中はパスワード認証のみで進める事が想定される。将来的に貴庁クラウド等に移行する場合、シングルサインオンの仕組みがあれば利用も検討) *開発時の詳細議論が必要
スの供	ISMS 認証等、国際標準の規格に基づいた情報資産管理を実施する
その他	システム構築先としては ISMAP 登録クラウド事業者である Amazon Web Service 等を利用



(3)中小企業庁の総括発注業務の効率化に係るシステム開発の要件定義にかかる調査想定インフラ構成(2022年度)

貴庁セキュリティポリシーに準じ、2022年度は以下のインフラ構成を想定

前提:貴庁クラウド内(Teams, Outlook) - Internet - 委託先クラウド(アルゴリズム, 画面)

委託先開発部分

