Transformação automatizada de regulamentos financeiros para SBVR:

Uma abordagem baseada em processamento de linguagem natural e ontologias

Anderson Santos (orientado)
Prof. Dr. Paulo Sergio Muniz Silva (orientador)



1.	Revisão da quali	5	min
2.	Experimento	15	min
3.	Resultados		min
4.	Discussão e conclusão	5	min
5.	Trabalhos futuros		min





Figura 2 - Organização do trabalho

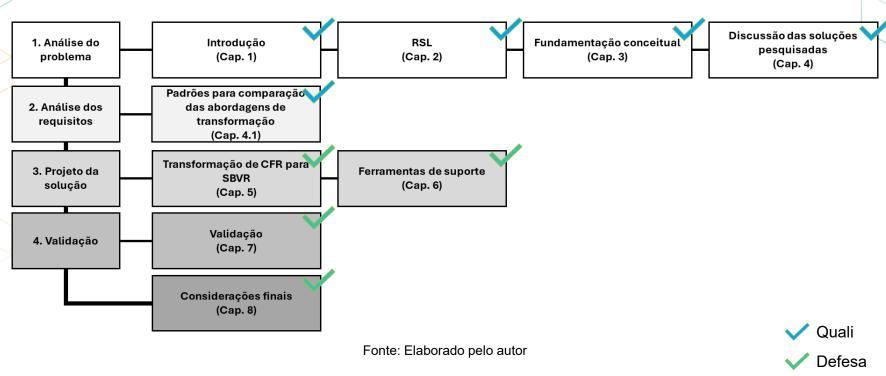
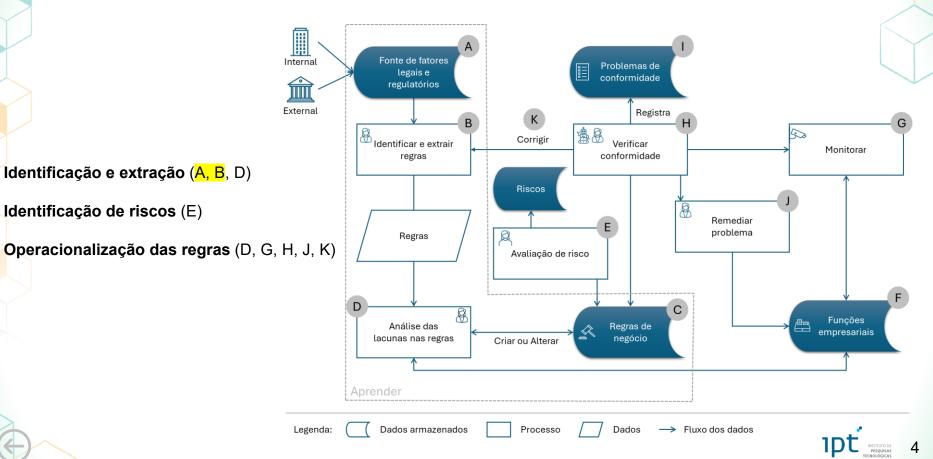


Figura 5 - Fluxo conceitual para conformidade, baseado no livro vermelho GRC (OCEG, 2023) combinado com processo de três etapas para gerenciar a conformidade (RACZ et al., 2010)



Identificação de riscos (E)

Fonte: Elaborado pelo autor

[CLASSIFICAÇÃO: PÚBLICA]

Quadro 6 - Comparação das abordagens que transformam regras de negócio para SBVR

Autores	Resultado	Método	Padrões implementados	Depende de	Nível automação
Abi-Lahoud et al. (2013)	Business vocabulary and rules	Baseado em regras	1-7		Manual
Bajwa et al. (2017)	Business vocabulary and rules	NLP + baseado em regras	2, 3, 6, 7	Diagrama de classes UML	Semi
Chittimalli et al. (2020)	Business vocabulary and rules	NLP + baseado em regras	2-7		Auto
Haj et al. (2021a)	Business vocabulary and rules	NLP + baseado em regras	2-7		Auto
Joshi et al. (2020)	Extração das regras e grafo para QA	NLP + baseado em regras	1-7		Auto
Polonio (2018)	Business vocabulary and rules	Baseado em regras	1-7	BPMN, UML	Manual
Roychoudhury et al. (2017)	Business vocabulary and rules	NLP + Baseado em regras	2-4, 6, 7	Dicionário	Semi
Skersys et al. (2022)	Business vocabulary and rules	Baseado em regras	1-3, 6, 7	Diagramas BPMN	Semi
CFR2SBVR	Business vocabulary and rules	NLP (Modelo probabilístico)	1-7	FIBO	Auto 1pt struct

Pergunta de pesquisa

Como a aplicação de técnicas avançadas de processamento em linguagem natural e ontologias, como a FIBO, podem aprimorar a transformação automatizada de regulamentos financeiros em regras e vocabulário estruturados, conforme a especificação SBVR?

Propor, implementar e validar um método automatizado que empregue técnicas avançadas de NLP para transformar regulamentos Code of Federal Regulations (CFR), escritos em NL, para regras e vocabulário em inglês estruturado (SE) conforme a especificação SBVR, abreviada para CFR2SBVR.

A aplicação de um processo automatizado baseado em técnicas avançadas de NLP com um modelo de IA probabilístico pré-treinado, o uso de grafo de conhecimento para representar textos legais e o suporte da FIBO para o vocabulário deverão resultar em uma melhora significativa na precisão e eficiência da transformação.

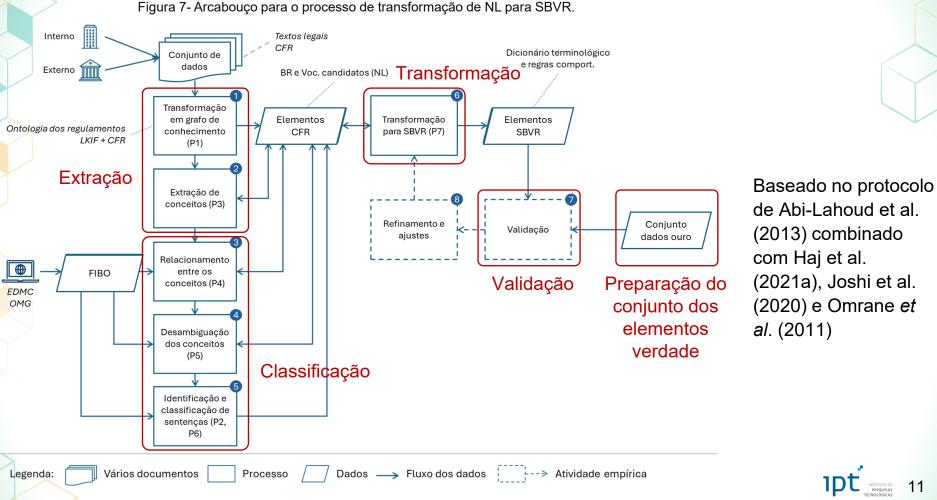
Contribuições

- 1. A identificação do estado da arte para abordagens de transformação de regras em NL para linguagem controlada.
- 2. A implementação de um método automatizado para transformar textos de regras de negócio em NL para regras em SBVR.
- 3. A validação deste método é feito por um experimento, aplicando métodos estatísticos quantitativos para compará-la com um conjunto de dados de referência (padrão-ouro) gerados por esta pesquisa e métricas de similaridade semântica.

1.	Revisão da quali	5	min
2.	Experimento	15	min
3.	Resultados		min
4.	Discussão e conclusão	5	min
5.	Trabalhos futuros		min

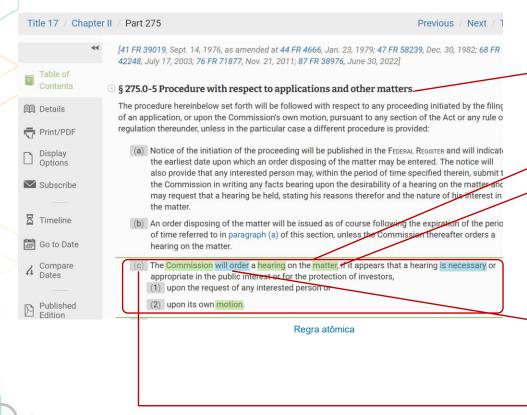




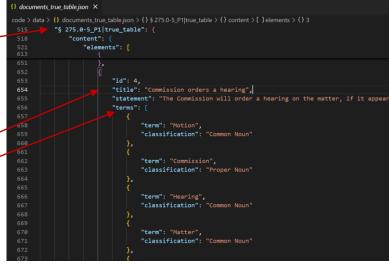


[CLASSIFICAÇÃO: PÚBLICA]

AL Conjunto de dados ouro



Baseado no protocol de Abi-lahoud (2013) - Interpreting Regulations with SBVR



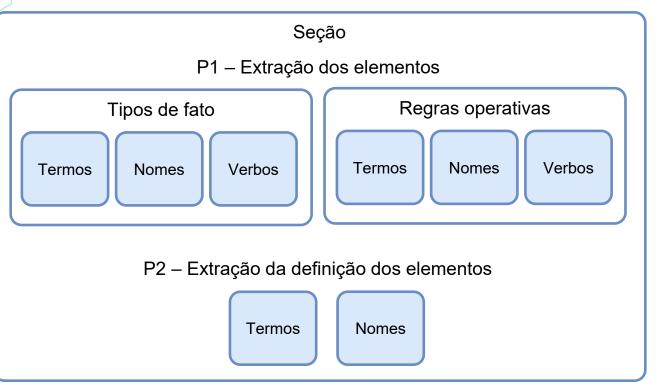




INSTITUTO DE PESQUISAS TECNOLÓGICAS

S Es

Estratégia de extração



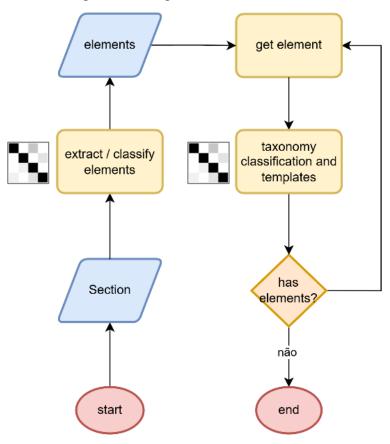
Manifesto das Regras de Negócio

[...] 3.1. As regras constroem-se sobre factos, e os factos sobre conceitos que são expressos por termos. [...]



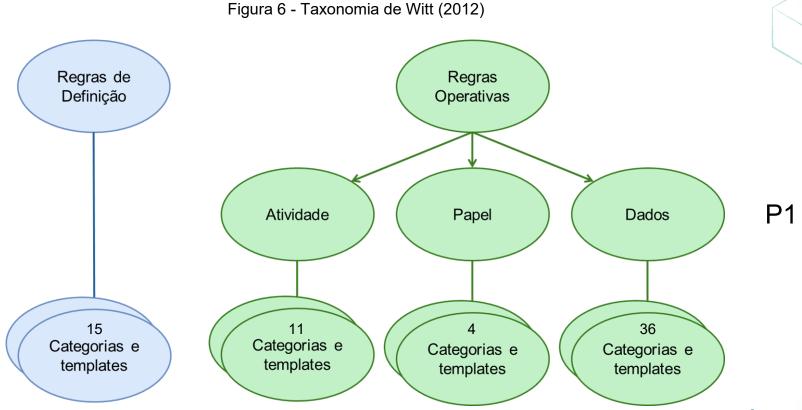
Classificação

Figura 17 - Algoritmo "semantic annotation"



Taxonomia Witt (2012)

P2



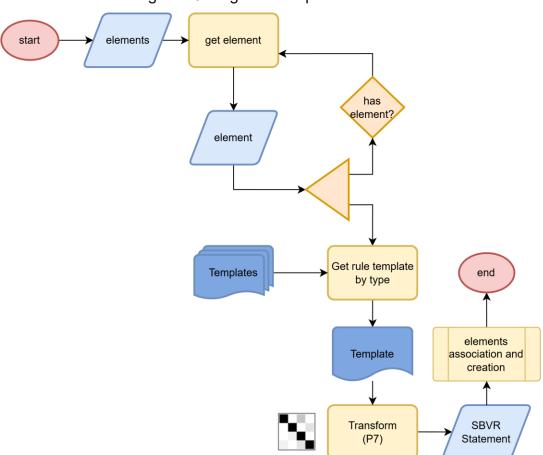
Padrões para mapeamento de declarações SBVR

TABLE 2. Patterns to be identified and mapped to SBVR elements.

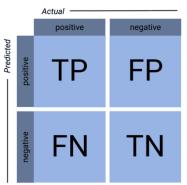
	Pattern	Example
Patte	rn expressing explicit clauses	
P1	Subject + 'to be' + Adjective	Rental is open
P2	Subject + 'to be' + Noun	NNP compound NN VBZ cop NN
		City branch is agency
Р3	Subject + Verb + Direct Object	driver has license
P4	Passive Nominal Subject +'to be'+ Verb in Past Participle + no agent	nsubjpass VBN
		rule is violated
P5	Passive Nominal Subject + 'to be' + Verb in Past Participle + agent	nsubjpass nmod:agent n
		Rule is violated by rental
Patte	rn expressing implicit clauses	
P6	Noun (NN) + Verb in past participle (VBN) as a modifier Implicit clauses: VBN + NN + "is" + NN & NN + "is" + VBN	requested car
P7	Noun (NN) + Adjective (JJ) as a modifier Implicit clauses: JJ + NN + 'is' + NN & NN + 'is' + JJ	cheap car

Ç₽ Transformação

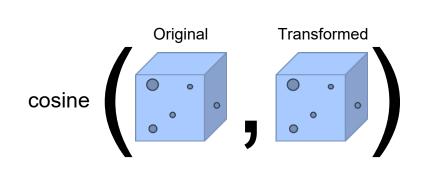
Figura 19 - Algoritmo "nlp2sbvr".



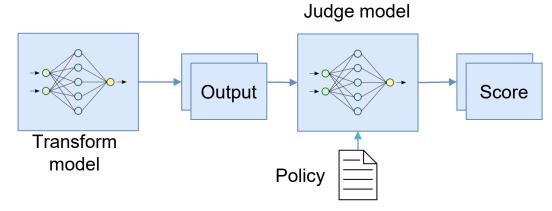
Validação



Métricas estatísticas



SEMSCORE

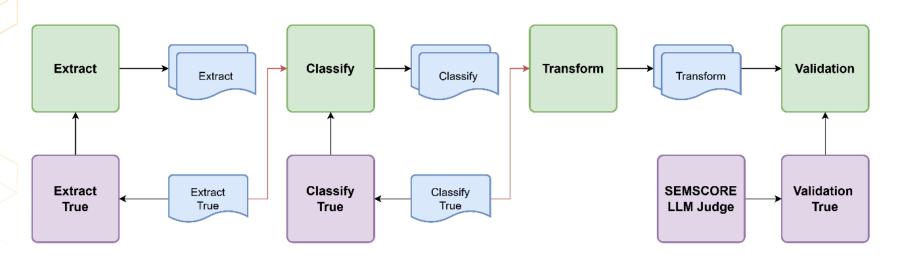


LLM as a Judge

1Pt INSTITUTO DE PESQUISAS TECNOLOGICAS

CFR2SBVR - Processos

Figura 23 - Processo CFR2SBVR

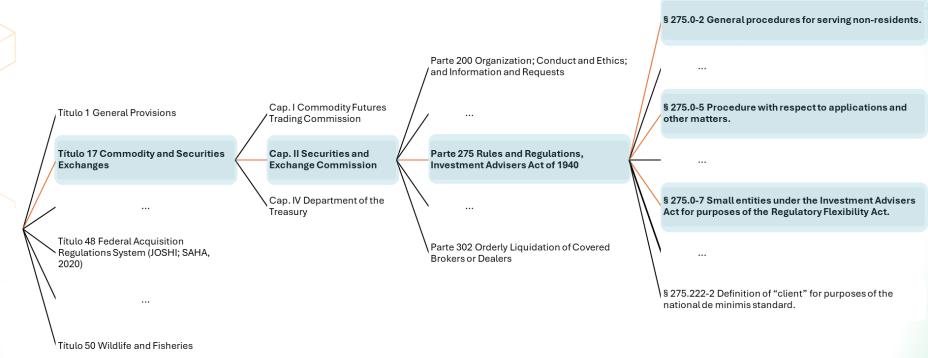


1.	Revisão da quali	5	min
2.	Experimento	15	min
3.	Resultados		min
4.	Discussão e conclusão	5	min
5.	Trabalhos futuros		min





Conjunto de dados



Conjunto de dados (Extração)

Tabela 2 - Conjunto de dados ouro para validação (P1)

ld	Elementos	Tipo de fatos	Regras operativas	Símbolos verbais	Nomes	Termos
§ 275.0-2	7	5	2	21	3	27
§ 275.0-5	5	1	4	12	3	20
§ 275.0-7	10	10	0	28	2	30
Total	22	16	6	61	8	77

Fonte: Elaborado pelo autor

Tabela 3 - Termos e nomes com definição

ld	Termos totais	Termos com definição	Nomes totais	Nomes com definição	
§ 275.0-2	27	4	3	2	
§ 275.0-5	20	16	3	3	
§ 275.0-7	30	8	2	0	
Total	77	28	8	5	1



Classificação (Resumo)

Tabela 4 - Resumo das métricas de classificação.

Elementos	Cont.	Precisão	Sensibilidade	Acurácia	F1
Tipos de fatos subtipo	160	0,97	0,90	0,90	0,93
Nomes subtipo	50	0,85	0,76	0,76	0,76
Regras operativas tipo	60	0,94	0,93	0,93	0,93
Regras operativas subtipo	60	0,86	0,83	0,83	0,84
Termos subtipo	280	0,97	0,90	0,90	0,94



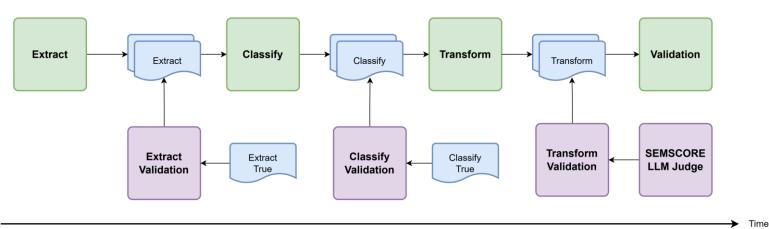
Tabela 7 - Estatística das métricas combinadas.

	SEMSCORE				LLM as a Judge						
Elementos	Cont.	Média	DP	Min	75%	Max	Média	DP	Min	75 %	Max
Tipos de fatos	160	0,87	0,05	0,71	0,92	0,97	0,92	0,06	0,70	0,95	0,95
Nomes	50	0,88	0,03	0,81	0,90	0,91	0,95	0,01	0,90	0,95	0,95
Regras operativas	60	0,91	0,02	0,87	0,92	0,93	0,90	0,05	0,75	0,95	0,95
Termos	280	0,85	0,08	0,50	0,90	0,96	0,92	0,05	0,60	0,95	1,00

Quadro 34 - Resultado dos autores.

Autores	Precisão (regras def.)	Precisão (regras op.)	Conj. dados	Qde Extraídas / Avaliadas	Tempo de Execução
Esta pesquisa	85%-95%	90%-95%	Título 17, Cap. II, Parte 275. CFR	770 termos, 80 nomes, 160 tipos de fatos, 610 verbos, 60 regras operativas.	~40 min
Chittimalli et al. (2020)	89%-97%	84%	Conjuntos de teste simulados (KYC e EU-Rent)	KYC: 548 entidades, 350 fatos, 638 regras. EU-Rent: 277 entidades, fatos 177, 64 regras	EURent: 3 min KYC: 10 min
Roychoudhury et al. (2017)	Não informado	Não informado	MiFID II e KYC	187 regras (KYC)	9h (KYC com SE)
Abi-Lahoud et al. (2013)	Não informado	Não informado	76 FR 45403 - 18 páginas	300 substantivos	Não especificado (totalmente manual)
Haj et al. (2021)	89%-96%	67%-95%	Extraído de Livros 1, 2, 3	152 sentenças (preferências, reservas e emprêstimos)	Não especificado (automatizado)
Joshi e Saha (2020)	Não informado	Não informado	Título 48 CFR	9.084 expressões deônticas (710 permissões, 698 obrigações, 479 proibições, 149 dispensas)	Não informado

Erro acumulado



Fonte: Elaborado pelo autor

$$P(Sucesso) = \overline{P}_e.\overline{P}_c.\overline{P}_t = 0.73$$

Onde:

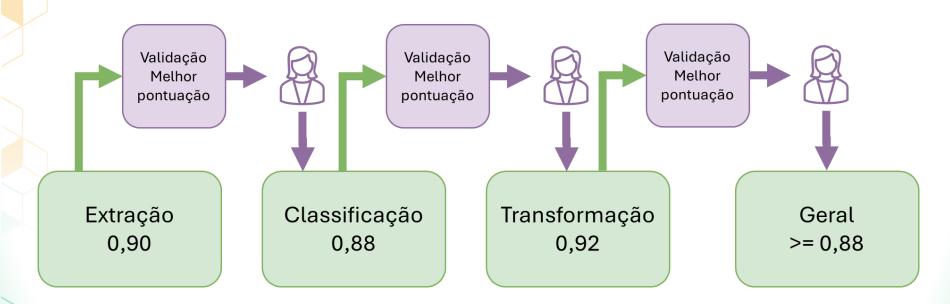
 $ar{P}_e=0.90$ precisão média da extração $P_c=0.88$ precisão média da classificação $ar{P}_t=0.92$ precisão média da transformação





Erro acumulado - Avaliação e SMEs no processo







1.	Revisão da quali	5	min
2.	Experimento	15	min
3.	Resultados		min
4.	Discussão e conclusão	5	min
5.	Trabalhos futuros		min





☑ **Objetivo**: Propor, implementar e validar um método automatizado que empregue técnicas avançadas de NLP para transformar regulamentos Code of Federal Regulations (CFR), escritos em NL, para regras e vocabulário em inglês estruturado (SE) conforme a especificação SBVR, abreviada para CFR2SBVR.

CLASSIFICAÇÃO: PÚBLICA 1

✓ Pergunta: Como a aplicação de técnicas avançadas de processamento em linguagem natural e ontologias, como a FIBO, podem aprimorar a transformação automatizada de regulamentos financeiros em regras e vocabulário estruturados, conforme a especificação SBVR?

Hipótese: A aplicação de um processo automatizado baseado em técnicas avançadas de NLP com um modelo de IA probabilístico pré-treinado, o uso de grafo de conhecimento para representar textos legais e o suporte da FIBO para o vocabulário deverão resultar em uma melhora significativa na precisão e eficiência da transformação.

Automação

 Automação completa não é confiável, boas pontuações não são suficientes, recomendado o uso como ferramenta para SMEs.

Ontologias

- Ontologias como FIBO e FRO não foram essenciais para a mecânica da transformação.
- LLMs têm potencial para transformar textos em regras formais sem entender o significado, apenas os papéis dos termos.
- O vocabulário da FIBO tem um desalinhamento com a CFR.

Ameaças a validade da pesquisa

- Interna: Dependência de um conjunto de dados padrão-ouro potencialmente enviesado, mitigada por revisão iterativa e comparação com métodos alternativos (métricas quantitativas, similaridade semântica e inspeção manual).
- Externa: Limitação do escopo a três seções da CFR dificulta a generalização, não especificidade do algoritmos com a CFR e técnicas de adaptação de domínio.
- **Construto**: Risco de métricas quantitativas não capturarem totalmente a semântica, mitigado pela combinação de análises quantitativas e qualitativas.
- **Confiabilidade**: Variabilidade de modelos estocásticos foi mitigada com múltiplas execuções e disponibilização pública do código e dados para replicação.

Experimento CFR2SBVR

- Permitiu evidenciar uma viabilidade técnica e economicamente, com pontuações de precisão, acurácia, sensibilidade e F1 score acima de 0,85 em média.
- Custo por execução (3 seções) de aproximadamente USD 25.00, com tempo médio inferior a 4 minutos.
- Sem adaptações, a precisão geral poderia cair para cerca de 0,73, mas a incorporação do processo de validação
 (IA) e a avaliações de especialistas pode-se elevar essas pontuações.

Contribuição acadêmicas

- 1. Aplicação do SBVR no setor financeiro e em processos de GRC.
- 2. A combinação de técnicas e estratégias para a transformação de NL para SBVR.
- 3. CFR2SBVR como ferramenta de suporte para SMEs.
- 4. Código-fonte e conjunto de dados para futuras comparações e reprodutibilidade.

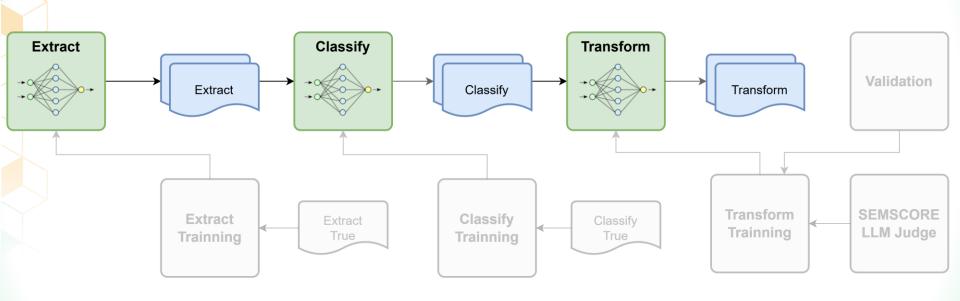
1.	Revisão da quali	5	min
2.	Experimento	15	min
3.	Resultados		min
4.	Discussão e conclusão	5	min
5 .	Trabalhos futuros	2	min





Ajuste fino dos modelos

Trabalhos futuros



Ajuste fino dos modelos

Trabalhos futuros

Reinforcement Learning with Human Feedback (RLHF)

Reinforcement Learning from Al Feedback (RLAIF)

Direct Preference Optimization (DPO) Kahneman-Tversky Optimization (KTO)

Trabalhos futuros

GRC

- Ampliar o escopo do trabalho para as demais atividades de GRC;
- Pesquisa estruturada com fornecedores de soluções para GRC e o uso de IA

Taxonomias e ontologias

- Melhorias na taxonômica de Witt (2012) e a incorporação de posições jurídicas de Hohfeld (1917).
- Desenvolvimento de ontologia SBVR. Mapeamento entre SBVR e MVF para dicionários terminológicos, ampliando a aplicabilidade do modelo.

Arquitetura

- Outros LLMs, modelos com raciocínio embutido, código-aberto, fechado, com mais / menos parâmetros
- Uso de sistemas multiagentes
- Ajuste fino dos LLMs por processo

Processos

- Implementação do processo de validação no CFR2SBVR.
- Interfaces gráficas para interação entre SMEs e LLMs e registro de feedbacks.

Integração

Sinergia de abordagens como Domain-Driven Design (DDD) e SBVR, como as definições estruturadas do SBVR podem
 contribuir com as definições de domínios e contextos do DDD..

Compartilhado



https://cfr2sbvr.streamlit.app/

Repositório de código

https://github.com/asantos2000/master-degree-santos-anderson

