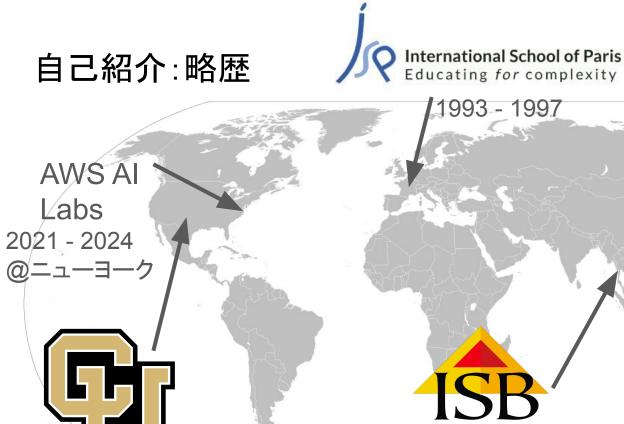
# Visually-Rich Documentを軸とした多言語処理の動向

2023年12月12日@名古屋 2023年12月15日@東京 2023年12月21日@奈良 2024年01月12日@仙台 2024年7月23日@東京 藤沼祥成



2016 - 2021

Amazon JP 2014 - 2016 2012 - 2014 国際基督教大学 Artes et Scientiae

1989 - 1990

2000 - 2003

2008 - 2012

### 自己紹介:最近やっていること

- タイの出生証明書→→→→→→→→
- 2023年上半期はPDF/文書処理に関する 仕事を主に従事
  - 多言語データセット構築の話が EMNLP Findings 2023に

#### 去年の仕事だが今回話さないこと

- Dialogue State Trackingの効率化 [Lesci+ 2023]
- 多言語LMのバイアス解析 [Levy+ 2023]



タイの出生証明書例。在インドタイ大使館のサイトより引 用

## 目次

- イントロ:多言語NLP
- Visually-Rich Documentの多言語NLP
- Visually-Rich Documentから見たVision-Languageモデル

## イントロ:多言語 NLP

## 世界で話されている言語は7000言語以上



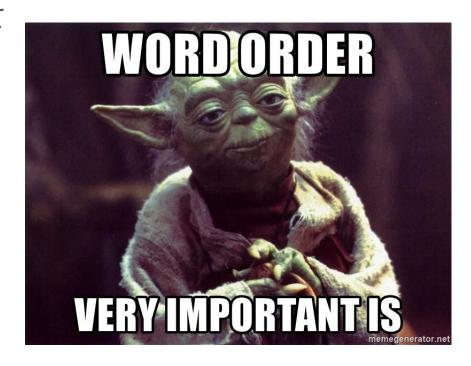
Ref: <a href="https://www.eventplanner.net/news/8886\_how-to-run-an-efficient-multilingual-conference.html">https://www.eventplanner.net/news/8886\_how-to-run-an-efficient-multilingual-conference.html</a>

## 多言語NLPにおける課題

- 例えばあるモデルは英語で学習して 評価済み
- 他の言語では?
  - スペイン語は動くかも
  - アムハラ語では?

#### 課題:

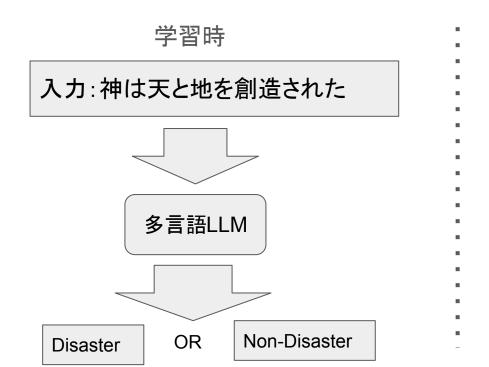
- 言語学観点から
  - 言語の多様性
- 機械学習的観点から
  - 対象言語のデータがない



Ref: https://memegenerator.net/instance/57127615/yoda-word-order-very-important-is

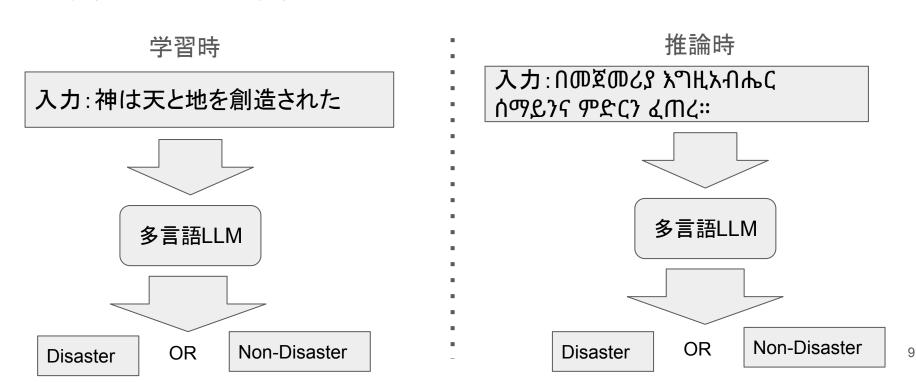
## 言語間転移学習 (Cross-Lingual Transfer Learning)

● 言語1で学習し、言語2で推論する

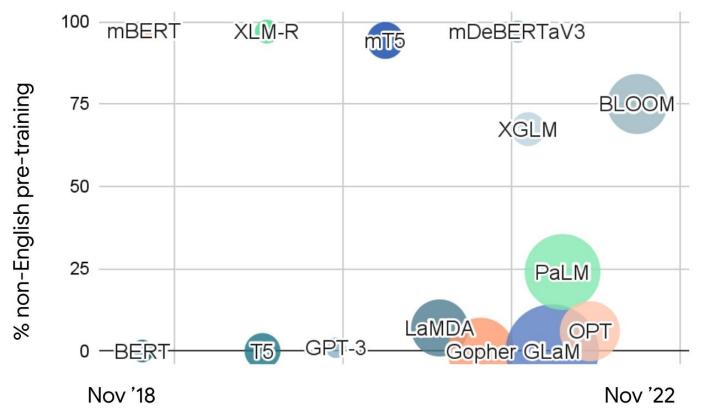


## 言語間転移学習 (Cross-Lingual Transfer Learning)

● 言語1で学習し、言語2で推論する

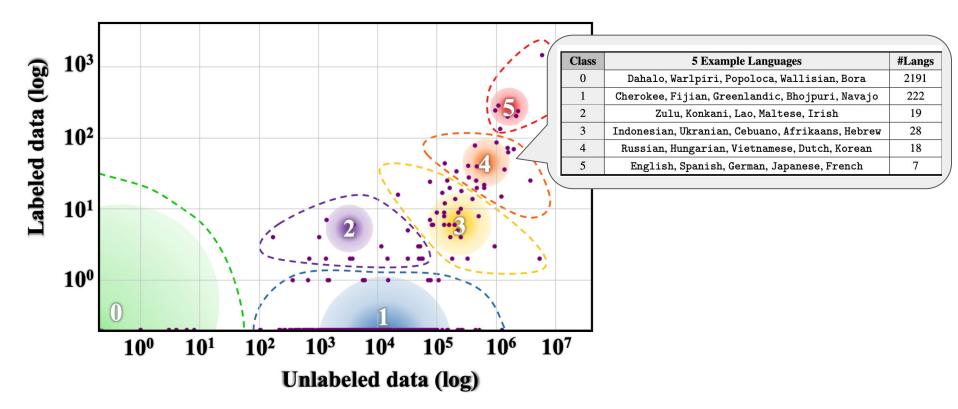


## 多言語事前学習済みモデルは多くある



Ref: <a href="https://www.ruder.io/state-of-multilingual-ai/">https://www.ruder.io/state-of-multilingual-ai/</a>

## 各言語のデータのボトルネックをどうするかが今後の課題



# Visually-Rich Documentの多言語研究

## Visually-Rich Documentとは何か?

#### ウィキペディア



#### Eurlex: EUの法令関連文書



## Visually-Rich Documentを処理する上での課題







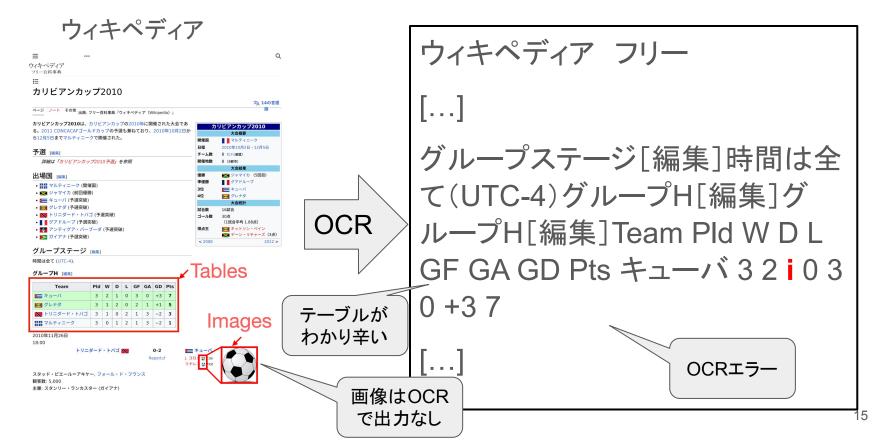
ウィキペディア フリー

[...]

グループステージ[編集] 時間は全て(UTC-4)グループH[編集] グループH[編集] Team Pld W D L GF GA GD Pts キューバ 3 2 i 0 3 0 +3 7

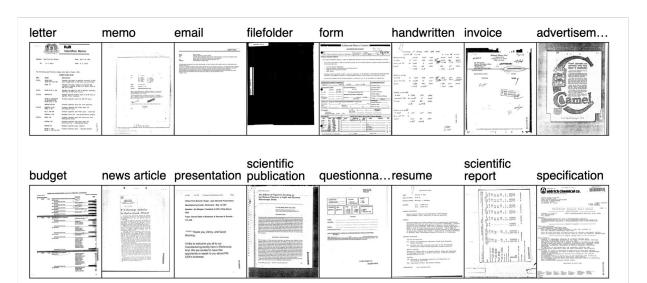
[...]

## Visually-Rich Documentを処理する上での課題



## Visually-Rich Documentの分類データセット[Harley+ 2015]

- 文書画像の16種類の文書タイプ(e.g., メール vs. メモ)に分類
- 問題点
  - 文書の中身を理解しなくても分類可能
  - 英語のみ



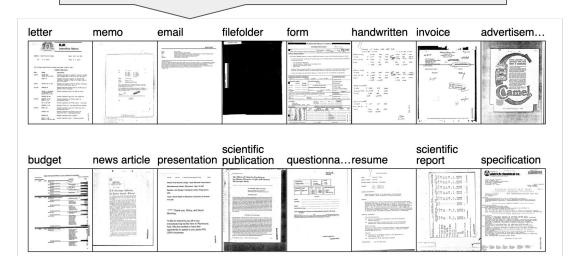
## 英語以外のVisually-Rich Documentは?

- 8言語の文書画像理解データセットは存在する [Xu+ 2021, Wang+ 2022]
- 他の言語、他のタスクにおいてモデルをどう評価するか?

Request for Determination of Antibodies against Rabies	在犬病毒抗体检测登记表 ※检人信息	HAPPY HOUR RESTAURA	欢乐时光餐厅				
• Sender Xinran Rong	*送检人/单位名称 容欣然						
*Address Yitong Manchu Autonomous County, Siping City, Jilin Province	*地址 古林省四平市伊通港族自治县	Invoice #: 1803321345698 TEL: 07-32	发票编号: 1803321345698 电话: 07-3233123				
*Telephone number 13030257941	*电话 13030257941	Table : 3	桌号: 3				
*Destination country China	*似前往国家 中国	Member Points : 0.00		会员积分:	0.00		
*Method of send report	*报告递送方式 🔻 电子邮件	Date: 20/01/2019 Time: 12:42:00					
Posted Sender Owner	□邮寄 □ 送枪人 □ 何差人	Cashier: He Bai	日期: 20/01/2019 时间: 12:42:00 收银员: 百合				
By yourself	自来						
*Owner's name Ying Chong	*何养人姓名 克裏	Item Qty U/P DISC % A	mount	品名 数	<b>単价</b>	折扣%	金额
*Address Nanying County, Zhangzhou City, Fujian Province	*放址 福建省漳州市南清县	Seafood Noodles	40.00	海鲜面条			
*Telephone number 13148397260	*电话 13148397260	238 1 10.00 Milk	10.00	238 1	10.00		10.00
Animal's details	动物信息	1033 1 3.00	3.00	牛奶 1033 1	3.00		3.00
*Microchip number 89512496411251264	*电子芯片号 89512496411251264	Total Qty: 2		总件数:	2		
*Species Dog Breed Shiba Inu	*动物种类 品种	Total Points : 0.00		总积分:	0.00		
Name Maomao Age 3 months Sex Male™ Female	名字 毛毛 年龄 3个月 任別 公竺 母□	Sub Total :	13.00	. בכייויםי	0.00	小社:	13.00
*Date of last rabies vaccination 2019.9.5	*最后免疫日期 2019.9.5	DISC :	0.00			-	
*Date of sampling 2020.3.21	*采血日期2020.3.21	Service Charge :	0.00			折扣:	0.00
Blood collection department Shenglin pet hospital	采血单位 盛林鬼物医院	Tax:	0.80		,	服务费:	
Blood sample collector Jiang Li	承血人姓名	lax:	0.80			含税:	0.80
China Biotechnology Corporation	*疫苗制造商 中国生物技术集团公司	T-4-1	40.00		***	i	
*Disclaimer: The information provided therewith above is true and valid. If any falsity, I will take all the compensation and legal liability caused.	*声明:本人保证填写的所有信息均真实有效。如有虚假、本人将承担由此造成的一切经济损失和法律责任。		13.80 13.80		总过		13.80
I will take all the compensation and regal manifely caused.	时一切应价损失和法律责任。		0.00		现金	Ě	13.80
Signature Xinran Rong	签字 容欣然	Change	0.00		找卷	f	0.00
Reference laboratory use only	此都分由检测实验室填写	Goods sold are not returnable.		商品一经售出概不退还。			
Date 2020.4.26 Sample No 8962146521415	日期 2020.4.26 样品偏号 8962146521415	Thank you!			谢	谢!	
(a) A	form.	(b) A	A 1	rece	ipt.		

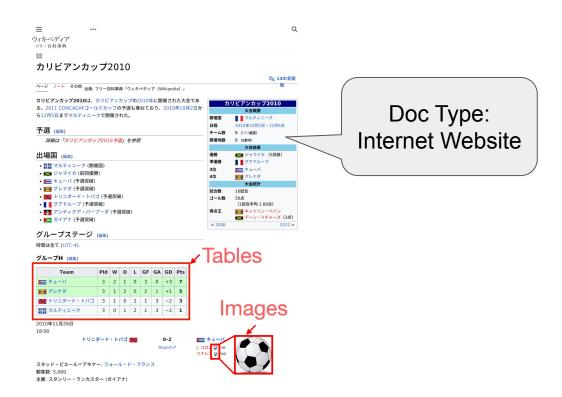
#### 新しいデータの良い点:

トピック分類タスクなので 文書内容が重要 リマインド: **RVL-CDIP** [Harley+ 2015]: 16 **文書タイプラベル が付与された** 文書画像 分類データセット



#### 新しいデータの良い点:

トピック分類タスクなので 文書内容が重要



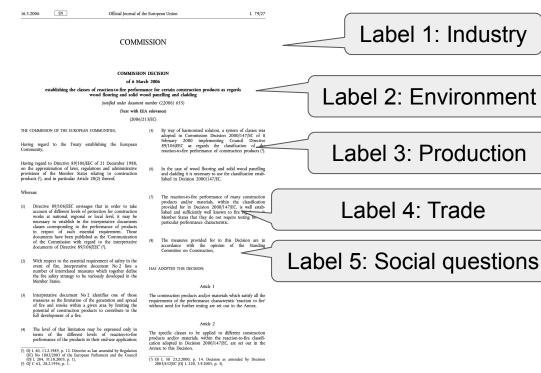
#### 新しいデータの良い点:

トピック分類タスクなので 文書内容が重要



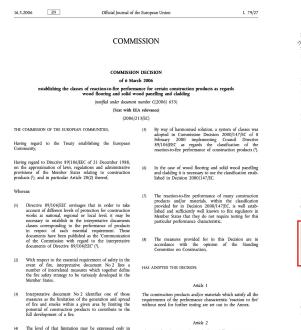
#### 新しいデータの良い点:

- トピック分類タスクなので 文書内容が重要
- マルチラベル(1文書に1 つ以上のラベル)



#### 新しいデータの良い点:

- トピック分類タスクなので 文書内容が重要
- マルチラベル(1文書に1 つ以上のラベル)
- 多言語
  - EU言語+アラビア語 +中国語+日本語



terms of the different levels of reaction-to-fire

performance of the products in their end-use application:

(\*) OJ L 40, 11.2.1989, p. 12. Directive as last amended by Regulation (EC) No 1882/2003 of the European Parliament and the Council (CM 1.284, 21.10.2007.

(3) Of C 62, 28,2,1994, p. 1

The specific classes to be applied to different construction

products and/or materials, within the reaction-to-fire classifi-

(7) OJ L 50 23.2.2000, p. 14. Decision as amended by Decision 2003/632/EC (OJ L 220, 3.9.2003, p. 5).

Annex to this Decision

cation adopted in Decision 2000/147/EC, are set out in the



新しいデータでカバーできていない こと:

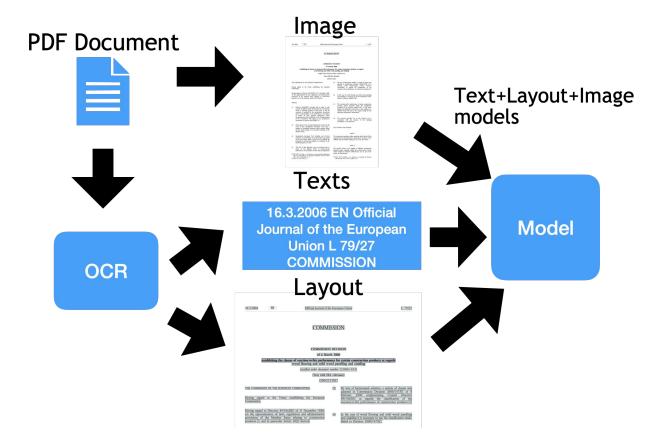
- 文書レイアウトの多様性
  - レイアウトが学習データの 分布と大きく異なると精度 が低下 [Chen+ 2023]



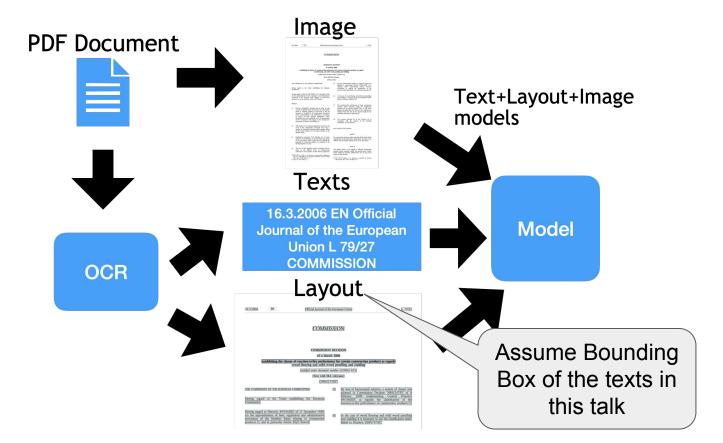
## 背景: Layout-Aware Modelsに関して

- Visually-Rich Docsの処理プロセス
- Visually-Rich Docsに特化したTransformerモデル

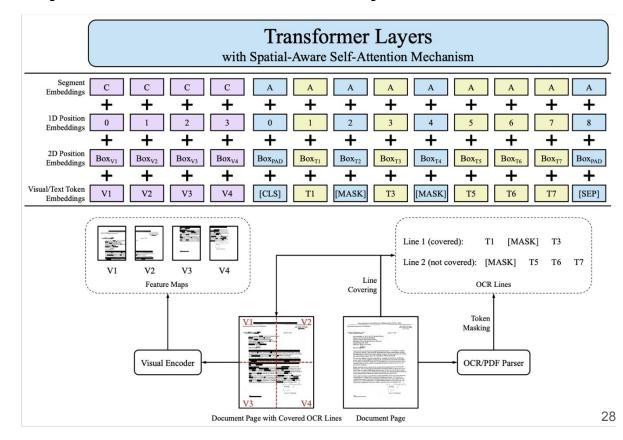
## Visually-Rich Documentの処理プロセス



## Visually-Rich Documentの処理プロセス

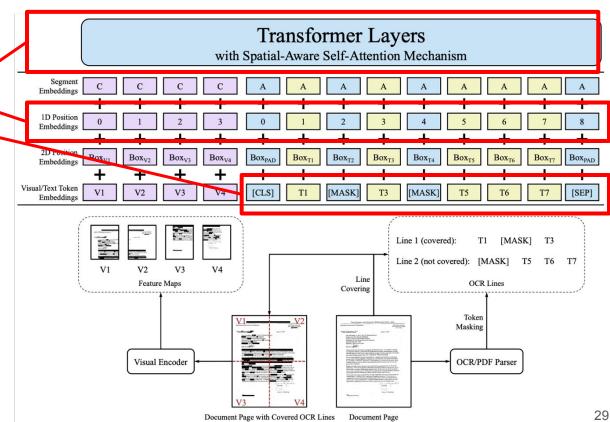


## 数少ない多言語Visually-Rich Doc Model: LayoutXLM [Xu+ 2021]

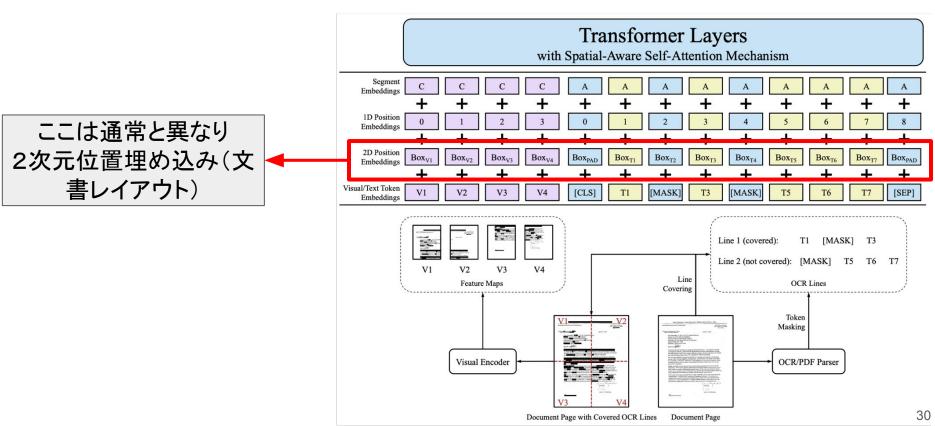


## 数少ない多言語Visually-Rich Doc Model: LayoutXLM [Xu+ 2021]

ここは通常のTransformer と同じく トークン+位置埋め込み



## 数少ない多言語Visually-Rich Doc Model: LayoutXLM [xu+ 2021]



## 数少ない多言語Visually-Rich Doc Model: LayoutXLM [xu+ 2021]

Transformer Layers with Spatial-Aware Self-Attention Mechanism Embeddings 1D Position Embeddings 2D Position Box<sub>V1</sub> Box<sub>V2</sub>  $Box_{V4}$ Box<sub>PAD</sub>  $Box_{T1}$  $Box_{T2}$  $Box_{T4}$ Box<sub>T5</sub> Box<sub>PAD</sub> Box<sub>T3</sub> Box<sub>T7</sub> Embeddings Visual/Text Token [CLS] [MASK] [MASK] [SEP] Embeddings Line 1 (covered): [MASK] T3 Line 2 (not covered): [MASK] V1 V2 V3 V4 Line Feature Maps OCR Lines Covering Token Masking Visual Encoder OCR/PDF Parser 31 Document Page with Covered OCR Lines Document Page

ここは通常と異なり 画像の埋め込み

## 数少ない多言語Visually-Rich Doc Model: LayoutXLM [xu+ 2021]

Transformer Layers with Spatial-Aware Self-Attention Mechanism Embeddings 1D Position Embeddings 2D Position Box<sub>V1</sub> Box<sub>V2</sub> Box<sub>V3</sub> Box<sub>V4</sub>  $Box_{PAD}$  $Box_{T1}$  $Box_{T4}$ Box<sub>T5</sub> Box<sub>PAD</sub>  $Box_{T2}$ Box<sub>T3</sub> Box<sub>T7</sub> Embeddings Visual/Text Token [MASK] V2 [CLS] [MASK] [SEP] Embeddings Line 1 (covered): [MASK] T3 Line 2 (not covered): [MASK] V1 V2 V3 V4 Line Feature Maps OCR Lines Covering Token Masking Visual Encoder OCR/PDF Parser Document Page with Covered OCR Lines Document Page

事前学習データは Common Crawlから抽 出した63言語のPDF

## LayoutXLMは多言語には強い

- 学習と推論は同じ言語
- LayoutXLM(マルチモーダル)は精度が言語を問わず安定
  - 多言語PDFの事前学習と入力モダリティが豊富

Models	en	da	de	nl	sv	ro	es	fr	it
InfoXLM LiLT LayoutXLM Donut	$ \begin{vmatrix} 64.98_{1.7} \\ 61.56_{2.6} \\ 65.67_{0.5} \\ 29.29 \end{vmatrix} $	$63.16_{1.2} \\ 42.57_{28.9} \\ 65.17_{0.7} \\ 31.69$	$63.89_{0.9} \\ 61.48_{1.3} \\ 65.09_{0.5} \\ 26.15$	$62.82_{3.6} \\ 59.14_{2.9} \\ 65.07_{0.2} \\ 25.66$	$64.08_{1.1} \\ 63.78_{0.5} \\ 64.76_{1.0} \\ 21.94$	$28.31_{24.7} \\ 1.01_{0.3} \\ 64.15_{1.1} \\ 19.28$	$63.2_{1.7} \\ 63.1_{1.7} \\ 65.25_{0.3} \\ 24.01$	$65.12_{0.5} \\ 42.04_{30.6} \\ 65.36_{0.7} \\ 30.92$	$64.74_{1.4} \\ 62.84_{0.7} \\ 65.22_{0.3} \\ 33.97$
Models	1	1	1				121		
Models	pt	pl	bg	cs	hu	fi	el	et	Avg

## LayoutXLMは言語間転移が難しい

- 学習と推論は異なる言語
- InfoXLM(テキストのみ)とLayoutXLMの精度に差あり
  - 特に学習言語である英語から離れているウラル系言語で(フィンランド語等)

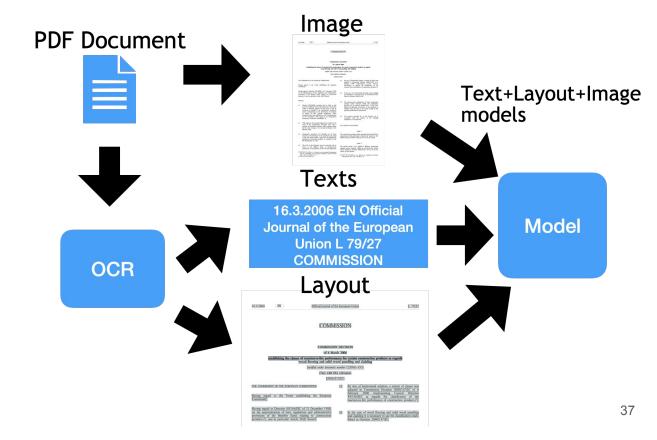
Models	da	de	nl	sv	ro	es	fr	it	pt
InfoXLM LiLT LayoutXLM Donut	51.28 <sub>1.3</sub> 43.94 <sub>6.1</sub> 51.29 <sub>1.7</sub> 14.03	53.27 <sub>1.3</sub> 44.30 <sub>5.8</sub> 46.26 <sub>1.5</sub> 12.19	46.47 <sub>1.4</sub> 38.75 <sub>5.4</sub> 46.49 <sub>2.9</sub> 13.49	47.91 <sub>2.5</sub> 42.11 <sub>7.3</sub> 47.75 <sub>1.5</sub> 14.86	48.73 <sub>2.8</sub> 43.32 <sub>5.7</sub> 50.15 <sub>2.1</sub> 11.25	52.63 <sub>2.4</sub> 47.41 <sub>4.6</sub> 52.35 <sub>1.1</sub> 12.17	52.25 <sub>2.6</sub> 43.96 <sub>6.3</sub> 52.50 <sub>0.7</sub> 10.63	47.75 <sub>2.3</sub> 45.43 <sub>3.4</sub> 49.33 <sub>1.6</sub> 11.00	47.98 <sub>1.0</sub> 42.99 <sub>5.5</sub> 48.46 <sub>1.7</sub> 13.01
Models	pl	bg	cs	hu	fi	el	et	Avg	
InfoXLM LiLT LayoutXLM Donut	$41.62_{0.6} \\ 35.49_{5.3} \\ 41.28_{2.7} \\ 12.33$	45.78 <sub>2.3</sub> 40.77 <sub>6.9</sub> 47.31 <sub>1.3</sub> 9.32	46.35 <sub>2.2</sub> 37.28 <sub>8.0</sub> 42.32 <sub>2.2</sub> 13.66	45.74 <sub>3.4</sub> 39.03 <sub>6.8</sub> 39.36 <sub>0.9</sub> 8.97	$42.86_{3.4} \\ 34.02_{7.0} \\ 31.85_{1.5} \\ 12.25$	$34.87_{2.4}  27.17_{4.1}  27.15_{1.4}  9.73$	41.78 <sub>3.7</sub> 34.41 <sub>7.1</sub> 38.37 <sub>1.8</sub> 16.19	46.70 40.02 44.51 12.19	

## 今後の課題

- 画像を含むマルチモーダルモデルにおいてより良い言語間転移
- 文書分類問題以外での多言語データセットの構築

# Visually-Rich Documentを軸として見た Vision-Languageモデル(VLM)

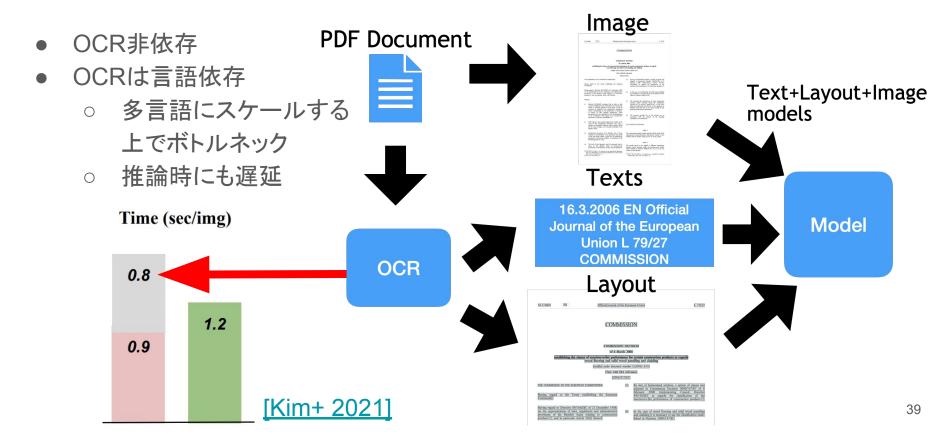
# そもそもなぜVLMがVisually-Rich Docに対して重要か?



# そもそもなぜVLMがVisually-Rich Docに対して重要か?

**Image** PDF Document OCR非依存 OCRは言語依存 Text+Layout+Image 多言語にスケールする models 上でボトルネック **Texts** 16.3.2006 EN Official Model Journal of the European Union L 79/27 COMMISSION **OCR** Layout

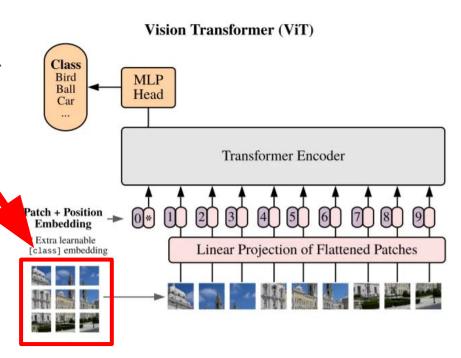
# そもそもなぜVLMがVisually-Rich Docに対して重要か?



#### 最近までのVisual-Rich Docから見たVLMの問題点

#### • 入力画像の解像度が低い

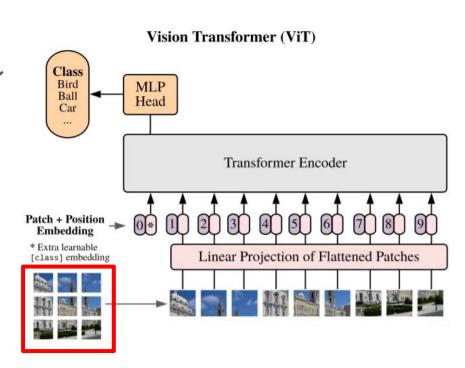
- 固定長の画像パッチを入力したい
- 画像サイズ(解像度)Revize する
- ViTの224x224が(少し前まで?)主流
- LayoutXLM & 224x224



#### 最近までのVisual-Rich Docから見たVLMの問題点

#### • 入力画像の解像度が低い

- 固定長の画像パッチを入力したい
- 画像サイズ(解像度)Resize する
- ViTの224x224が(少し前まで?)主流
- LayoutXLM ±224x224
- 画像はデータ量が多い・密
  - 建物の画像は問題ない
  - 文書の画像になると文字が 潰れる







224x224

448x448





224x224

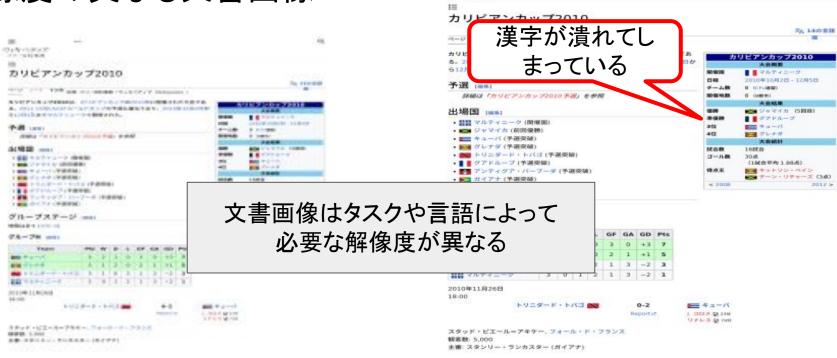
448x448





224x224

448x448



=

ウィキペディアフリー百科事具

...

224x224

448x448

Q.

Table 6: Results on Text-oriented VQA.

Model type	Model	TextVQA	DocVQA	ChartQA	AI2D	OCR-VQA
Generalist Models	BLIP-2 (Vicuna-13B)	42.4	=	-	_	_
	InstructBLIP (Vicuna-13B)	5 <b>0.7</b>	-	-	-	-
	mPLUG-DocOwl (LLaMA-7B)	5 <b>2.6</b>	62.2	5 <b>7.4</b>	-	-
	Pic2Struct-Large (1.3B)	_	76.6	58.6	42.1	71.3
	Qwen-VL (Qwen-7B)	63.8	<b>6</b> 5.1	<b>6</b> 5. <b>7</b>	62.3	<b>75.7</b>
-	Qwen-VL-Chat	<b>61.</b> 5	62.6	66.3	5 <b>7.7</b>	<b>70.</b> 5
Specialist SOTAs	PALI-X-55B (Single-task fine-tuning, without OCR Pipeline)	71.44	80.0	70.0	81.2	75.0

Alibaba OQWEN-VL [Bai+ 2023]

入力画像サイス	Table 6: Results on Text-oriented VQA.					
224x224	Iodel	TextVQA	DocVQA	ChartQA	AI2D	OCR-VQA
	BLIP-2 (Vicuna-13B)	42.4	-	-	-	-
	InstructBLIP (Vicuna-13B)	50.7	_	_	-	-
Generalist Models	mPLUG-DocOwl (LLaMA-7B)	5 <b>2.6</b>	62.2	5 <b>7.4</b>	-	-
	Pic2Struct-Large (1.3B)	-	76.6	58.6	42.1	71.3
	Qwen-VL (Qwen-7B)	63.8	<b>6</b> 5.1	<b>6</b> 5. <b>7</b>	62.3	<b>75.7</b>
	Qwen-VL-Chat	61.5	62.6	66.3	5 <b>7.7</b>	<b>70.</b> 5
Specialist SOTAs	PALI-X-55B (Single-task fine-tuning, without OCR Pipeline)	71.44	80.0	70.0	81.2	75.0

Table C. Deculte on Tout amonto d VOA

Table 6: Results on Text-oriented VQA.

440×440	fodel	TextVQA	DocVQA	ChartQA	AI2D	OCR-VQA
448x448	LIP-2 (Vicuna-13B)	42.4	=	=	-	-
	InstructBLIP (Vicuna-13B)	5 <b>0.7</b>	_	-	-	-
Generalist Models	mPLUG-DocOwl (LLaMA-7B)	5 <b>2.6</b>	62.2	5 <b>7.4</b>	-	-
	Pic2Struct-Large (1.3B)	-	76.6	58.6	42.1	71.3
	Qwen-VL (Qwen-7B)	63.8	<b>6</b> 5.1	<b>6</b> 5. <b>7</b>	62.3	75.7
	Qwen-VL-Chat	<b>61.</b> 5	62.6	66.3	5 <b>7.7</b>	<b>70.</b> 5
Specialist SOTAs	PALI-X-55B (Single-task fine-tuning, without OCR Pipeline)	71.44	80.0	70.0	81.2	<b>7</b> 5.0

Table 6: Results on Text-oriented VQA.

最大	Model	TextVQA	DocVQA	ChartQA	AI2D	OCR-VQA
1024x1024	BLIP-2 (Vicuna-13B)	42.4	<u>:</u>		-	-
102471024	InstructBLIP (Vicuna-13B)	50.7	-	-	-	-
Generalist Mod	mPLUG-DocOwl (LLaMA-7B)	5 <b>2.6</b>	62.2	5 <b>7.4</b>	-	-
	Pic2Struct-Large (1.3B)	_	76.6	58.6	42.1	71.3
	Qwen-VL (Qwen-7B)	63.8	<b>6</b> 5.1	<b>6</b> 5. <b>7</b>	62.3	75.7
	Qwen-VL-Chat	<b>61.</b> 5	62.6	66.3	5 <b>7.7</b>	<b>70.</b> 5
Specialist SOTAs	PALI-X-55B (Single-task fine-tuning, without OCR Pipeline)	71.44	80.0	70.0	81.2	75.0

Table 6: Results on Text-oriented VQA.

Model type	Model	TextVQA	DocVQA	ChartQA	AI2D	OCR-VQA
1107110	LIP-2 (Vicuna-13B)	42.4	-	-	-	=
448x448	structBLIP (Vicuna-13B) mPLUG-DocOwl (LLaMA-7B)	50.7 5 <b>2.6</b>	62.2	- 5 <b>7.4</b>	_	-
	Pic2Struct-Large (1.3B)	_	76.6	58.6	42.1	71.3
	Qwen-VL (Qwen-7B) Qwen-VL-Chat	<b>63.8</b> 61.5	65.1 62.6	65.7 <b>66.3</b>	<b>62.3</b> 57.7	<b>75.7</b> <b>70.</b> 5
Specialist SOTAs	PALI-X-55B (Single-task fine-tuning, without OCR Pipeline)	71.44	80.0	70.0	81.2	<b>7</b> 5.0

Alibaba OQWEN-VL [Bai+ 2023]

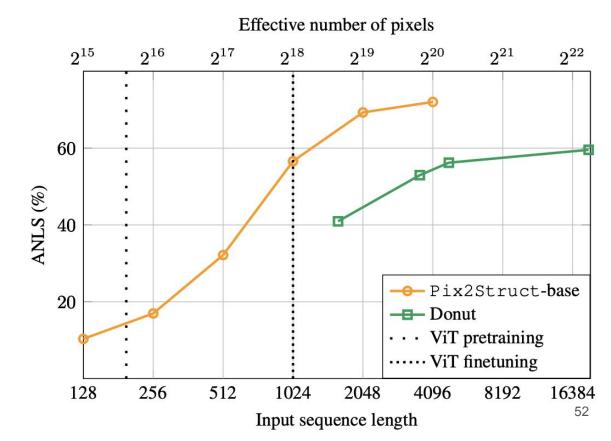
文書画像のQAで解像度が異なるモデルを比較するのは公平かつ 有用な知見を得られるのか?

27 12 <del>-</del>						
解像度	Model	TextVQA	DocVQA	ChartQA	AI2D	OCR-VQA
	BLIP-2 (Vicuna-13B)	42.4	-	_	-	
	InstructBLIP (Vicuna-13B)	5 <b>0.7</b>	-	-	_	-
448x448	mPLUG-DocOwl (LLaMA-7B)	5 <b>2.6</b>	62.2	5 <b>7.4</b>	-	-
最大1024x1024	Pic2Struct-Large (1.3B)	-	76.6	58.6	42.1	71.3
448x448	Qwen-VL (Qwen-7B)	63.8	<b>6</b> 5.1	65.7	62.3	<b>75.7</b>
448x448	Qwen-VL-Chat	<b>61.</b> 5	62.6	66.3	5 <b>7.7</b>	<b>70.</b> 5
Specialist SOTAs	PALI-X-55B (Single-task fine-tuning, without OCR Pipeline)	71.44	80.0	70.0	81.2	75.0

nted VQA.

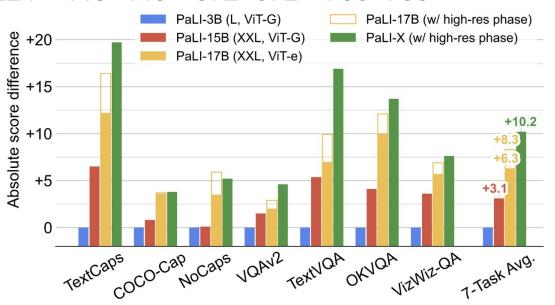
## Pix2structの貢献 [Appendix of Lee+ 2022]

- 横軸が入力解像度
- 縦軸が精度
- DocVQAにおいて、入力 画像サイズの重要性が一 目瞭然



### PaLI-Xの貢献 [Chen+ 2023]

- Text Transformer(33B)とVision Transformer(22B)両方スケール
- 事前学習で徐々に画像の解像度を上げていっている
  - $\circ$  224×224 $\rightarrow$ 448×448 $\rightarrow$ 672×672 $\rightarrow$ 756×756



#### 研究部分の総括と今後の課題

- 文書画像はタスクや言語によって必要な解像度が異なる
- 企業のTech Reportは半分宣伝資料?
- マルチモーダルモデルでの言語間転移を改善するには?
- 多言語データセットはまだまだ不足