PROCESAMIENTO DE CONTRATOS SOCIETARIOS

TRABAJO FINAL DE LA CARRERA DE ESPECIALIZACIÓN EN INTELIGENCIA ARTIFICIAL



AUTOR: Mg. Ing. Ezequiel Guinsburg

DIRECTOR:
Dr. Luciano Del Corro (Microsoft Research)

JURADOS:
Dr. Ing. María De Los Milagros Gutiérrez (UTN-FRSF)
Dr. Ing. Lucila Romero (UNL)
Ing. Juan Esteban Carrique (UNL)

CLIENTE:
Mg. Lic. Diego González (MERCADOLIBRE)

AGENDA

INTRODUCCIÓN

Contexto y motivación

02

VALIDACIÓN DE USUARIOS

Objetivos, desafíos y planteo general del sistema

03

PROCESAMIENTO DE IMÁGENES Preprocesamiento, Bounding Box, OCR

04

PROC. DE LENGUAJE NATURAL NER (Named Entity Recognition)

05

CLASIFICACIÓN BINARIA

Algoritmo y diagrama de flujo

06

IMPLEMENTACIÓN

Arquitectura, video y resultados

07

FPÍL OGO

Conclusiones y trabajos futuros

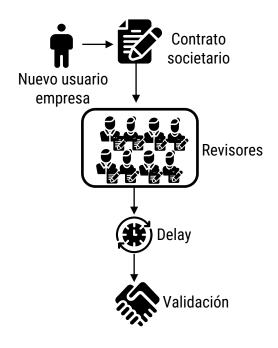
INTRODUCCIÓN

Contexto y motivación

SITUACIÓN ACTUAL

SITUACIÓN OBJETIVO

RESULTADOS



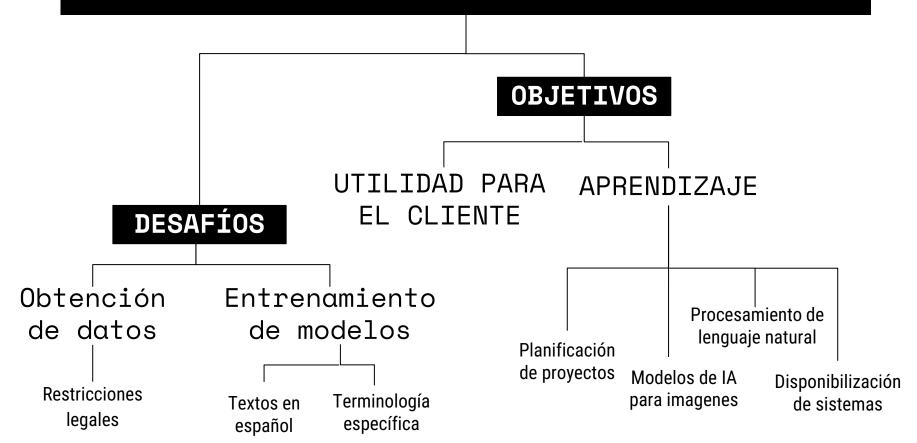


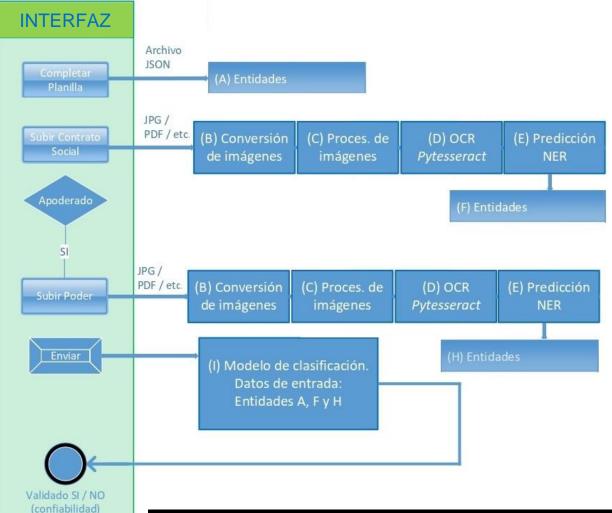


VALIDACIÓN DE USUARIOS

Objetivos, desafíos y planteo general del sistema

PROCESAMIENTO DE CONTRATOS





ESQUEMA GENERAL DEL SISTEMA

(A) Entidades

A1: Razón Social

A2: Integrantes

A3: DNI/CUIT

A4: Nacionalidad

A5: Representante legal

A6: Fecha de registro

A7: Nro. de registro

PROCESAMIENTO DE IMAGENES

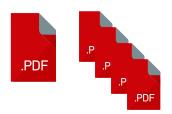
Preprocesamiento, Bounding Box y OCR

PREPROCESAMIENTO





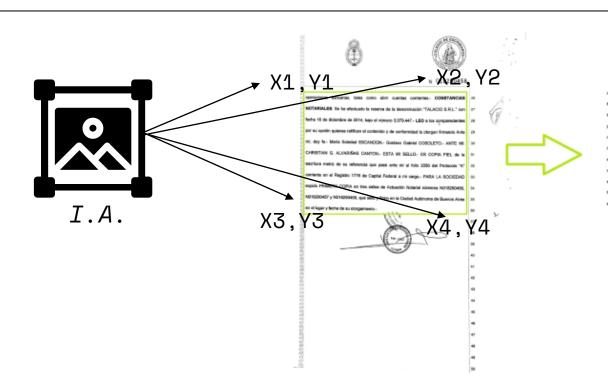








BOUNDING BOX

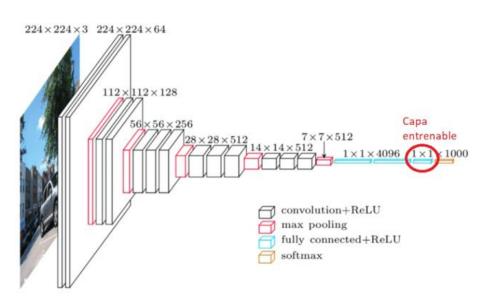


operations. Barrantes. Melle como elerir cuertas contentas. CONSTANCIAS.

NOTARRALIDES de la atticicada la reserva de la deminiscito "TALACIO SELL" com
fluida 16 de detembro de 2514, Sajo si alcinea 3,075.467 - LIBO e los oppresendarles
por su opolito apuesa satillare el contendo y de conformisada lo elegana firmando Jede
nió, des fir. Meris Solatad SECANDOR-. Osebro Cabbac CODICATIO-. AVET 18.

CHRISTIAN III. ALL'ANTERIAS CANTONI-. BETA MI SELLO-. ES COPIA, FIEL de la
escritara matita de las referencia que pasó ante nú al tiulo 2006 del Protocolo "X"
contentes en el Registro (779 de Capatal Pederal a mi casgo. PARA LA SOCIEDAD
esgolo PRAMIDA COPIA no se sista de Astanole Forenzal números NOTESTORRE,
NOTESTORTE y PROSSORIA, que entre y Ermo on la Cultad Astánome de Deuroo. Aloss
en el signi y Notas de se otroperation.

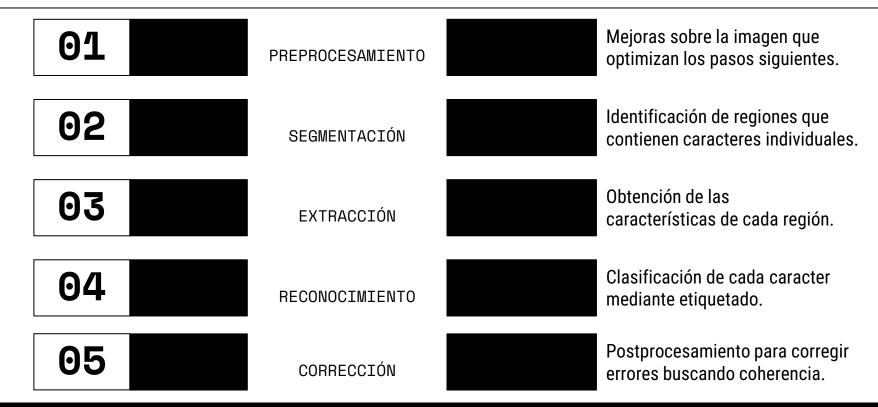
BOUNDING BOX



MODELO VGG16 CON FINETUNING

ENTRENAMIENTO

OCR TESSERACT



PROCESAMIENTO DE LENGUAJE NATURAL

NER (Named Entity Recognition)

DEFINICIÓN DE ENTIDADES Y ETIQUETADO

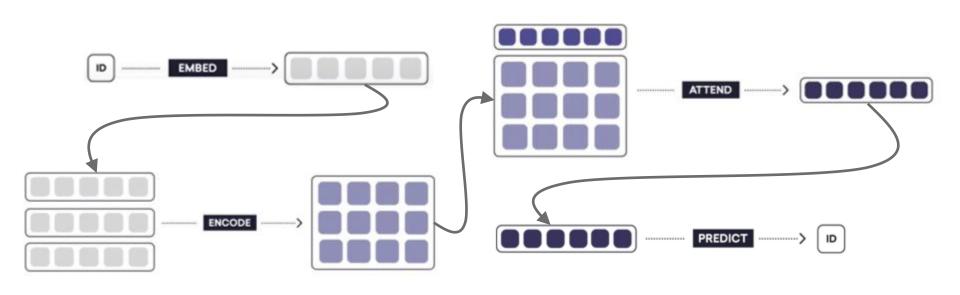
- Razón social.
- Integrantes de la sociedad.
- DNI/CUIT de los integrantes.
- Nacionalidad de los integrantes.
- Representante legal.
- Fecha de registro de la sociedad.
- Número de registro de la sociedad.

ENTIDADES



ETIQUETADO CON PRODIGY

PIPELINE DEL MODELO DE SPA.CY

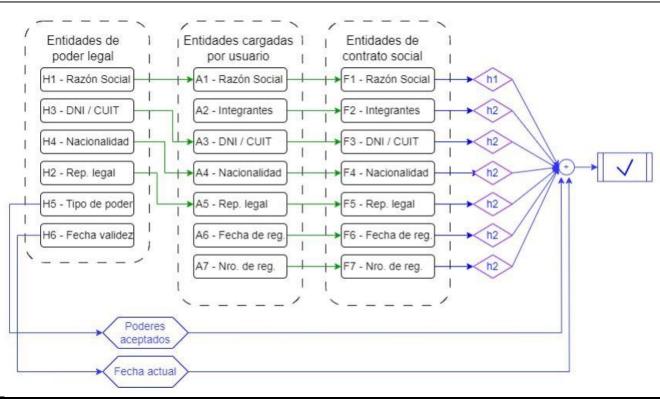


CLASIFICACIÓN BINARIA

Algoritmo y diagrama de flujo

CLASIFICADOR BINARIO

DIAGRAMA DE FLUJO



ALGORITMO DE CLASIFICACIÓN

DISTANCIA LEVENSHTEIN

Computa:

- Sustitución
- Inserción

Ejemplo:

- 1. Casa > cala (sustitución de "s" por "l")
- 2. Cala > calla (inserción de "1")
- 3. Calla > calle (sustitución de "a" por "e")

<u>Distancia entre casa y calle = 3</u>

IMPLEMENTACIÓN UTILIZADA

Python Weighted-levenshtein

VARIANTE CON PESOS

Tiene en cuenta la similitud de caracteres.

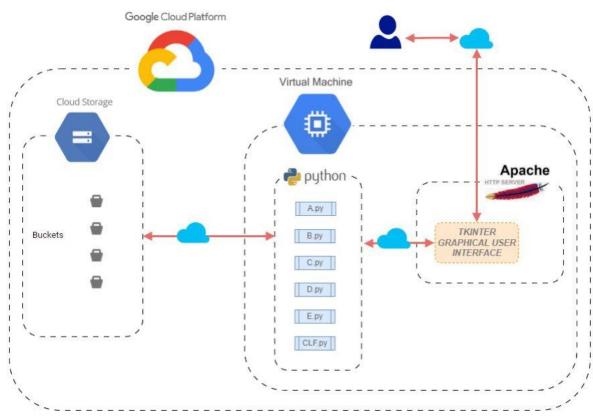
```
Ejemplo:
dist(0 , 0) < dist(0 , F)</pre>
```

pip install weighted-levenshtein

IMPLEMENTACIÓN

Arquitectura, video y resultados

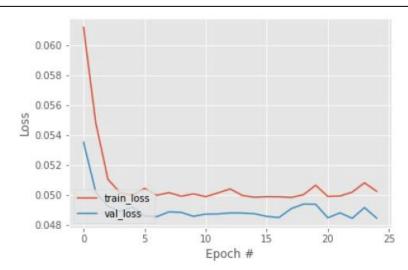
ARQUITECTURA DE LA SOLUCIÓN



VIDEO DE DEMOSTRACIÓN

https://youtu.be/LPmeurBBOHQ

RESULTADOS DE MODELO VGG16

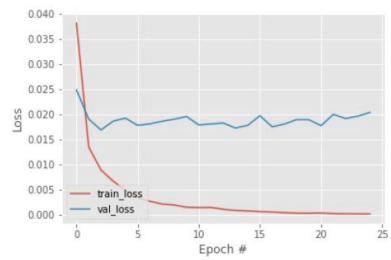


Capas entrenables:

- Últimas tres convolucionales

- Última flatten (1,25.088)

LR: 0.0004 Épocas: 25 Lote: 32



Capas entrenables:

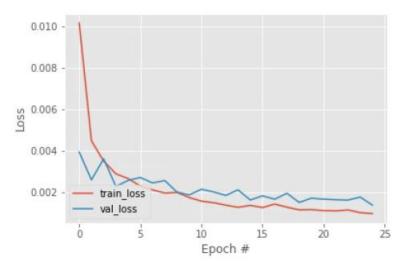
- Últimas tres convolucionales

Última flatten (1,25.088)

- 4 capas densas adicionales

LR: 0.0004 Épocas: 25 Lote: 32

RESULTADOS DE MODELO VGG16



Capas entrenables:

Últimas tres convolucionales

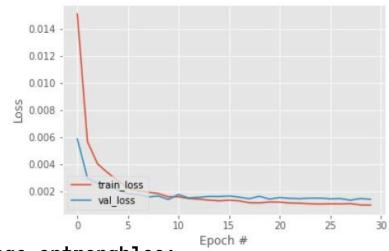
Última flatten (1,25.088)

4 capas densas adicionales

Capa de dropout de 0.2

LR: 0.0004

Epocas: 25 Lote: 6



Capas entrenables:

- Últimas tres convolucionales
- Ultima flatten (1,25.088)
- 4 capas densas adicionales
- Capa de dropout de 0.2

LR: 0.0004 variable "ReduceLROPlateau"

Epocas: 25 Lote: 6

RESULTADOS DE MODELO NLP

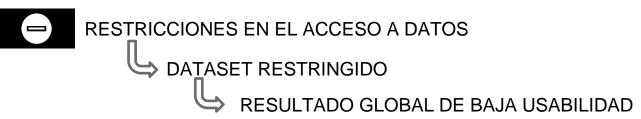
			- Traini	ng pipel	ine		
Comp	ponents:	ner					
_	[ner] Tr	ning and evaluation: Evaluation:	valuation:			.5	
	els: ner						• 1
		('tokevec' 'n	er")				
E		LOSS TOK2VEC	LOSS NER	ENTS_F	ENTS_P	ENTS_R	SCORE
0	0	0.00	1448.63	0.23	0.12	1.62	0.00
2	200	15991.61	34462.76	53.61	73.86	42.07	0.54
5	400	2392.57	4632.48	56.16	74.73	44.98	0.56
8	600	22250.09	4087.05	49.22	78.17	35.92	0.49
11	800	998.98	2618.62	63.22	73.71	55.34	0.63
14	1000	1441.97	1690.21	62.12	74.89	53.07	0.62
17	1200	1339.32	1375.62	52.94	75.45	40.78	0.53
20	1400	889.96	1068.16	54.33	71.81	43.69	0.54
23	1600	3262.87	896.95	61.26	78.68	50.16	0.61
26	1800	3906.34	834.77	61.93	70.83	55.02	0.62
29	2000	856.94	678.83	60.69	81.87	48.22	0.61
32	2200	1087.92	680.12	57.20	74.87	46.28	0.57
35	2400	960.35	518.07	62.26	67.29	57.93	0.62

06 IMPLEMENTACIÓN

EPÍLOGO

Conclusiones y trabajos futuros

CONCLUSIONES







TRABAJOS FUTUROS



AMPLIACIÓN DEL DATASET



OPTIMIZACIÓN DEL RENDIMIENTO DE LOS MODELOS



EXPLORACIÓN DE TÉCNICAS AVANZADAS DE PROCESAMIENTO DE LENGUAJE NATURAL



EVALUACIÓN CONTINUA DE RESULTADOS

GRACIAS!

PREGUNTAS?