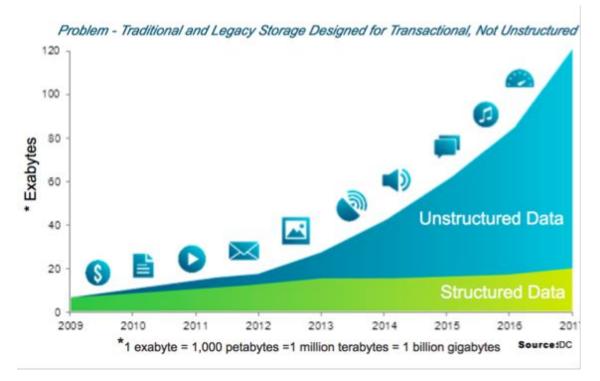


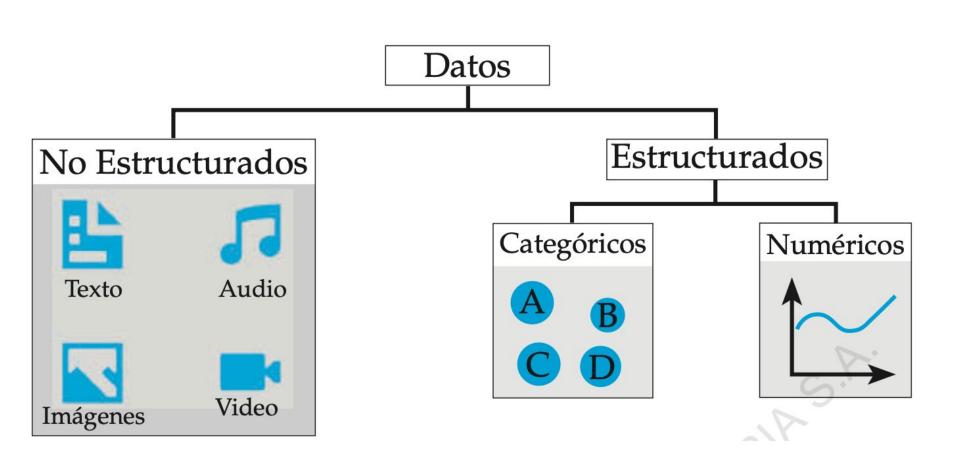


# Introducción al PLN Clínico

Jocelyn Dunstan, PhD MSc jdunstan@uc.cl



La Corporación Internacional de Datos proyecta que la cantidad de datos digitales generados anualmente en el mundo crecerá de 33 zettabytes en 2018 a 175 zettabytes el 2025, en donde un zettabyte es equivalente a 10<sup>21</sup> bytes o un millón de millones de gigabytes.

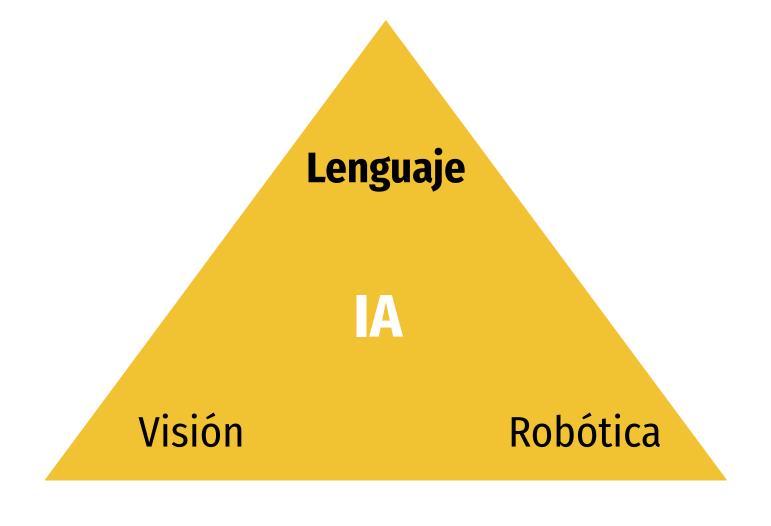


Generación y recolección

Análisis

Almacenamiento y gestión Visualización e interpretación

# Inteligencia Artificial



#### **INTELIGENCIA ARTIFICIAL Artificial** Intelligence Programas computacionales que hacen tareas que usualmente requerirían inteligencia humana **APRENDIZAJE DE MÁQUINAS** Machine Learning Entrenar algoritmos para resolver tareas de reconocimiento de patrones en vez de programar reglas Deep Learning **APRENDIZAJE PROFUNDO** Entrenar algoritmos que usan redes neuronales profundas

**Quantib** 

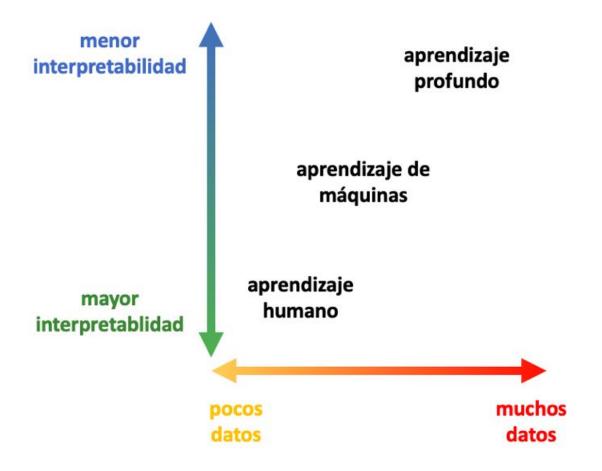
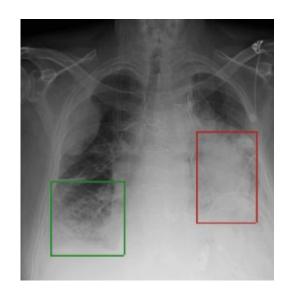


Figura adaptada de (Beam y Kohane, Big data and machine learning in healthcare. JAMA, 2018)

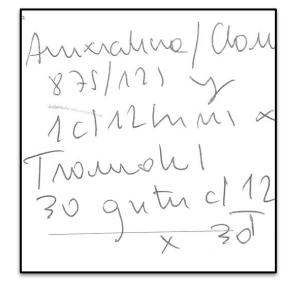
# Procesamiento del Lenguaje

# Natural en Medicina



Visión Computacional

#### **Medicina**





Robótica

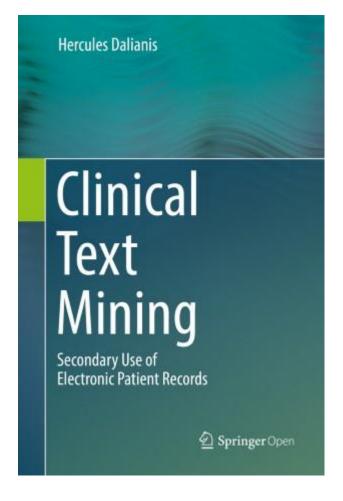
Procesamiento del Lenguaje Natural

#### Texto clínico

- El texto no estructurado representa una importante proporción de la narrativa clínica
   (e.g. resultados de exámenes, notas de pacientes hospitalizados, recetas)
- Mucha abreviación no estandarizada y errores de tipeo
- Es información que apoya toma de decisiones y uso secundario de datos.
- Existe disponibilidad restringida por razones de privacidad
- Falta de recursos lingüísticos para idiomas distintos del inglés

#### Algunos problemas clásicos de PLN en Medicina

- Detección de información clave (ej. enfermedades, medicamentos o dosis)
- Codificación automática (ej. GRD, CIE-10)
- Clasificación de textos (ej. Si una interconsulta pertenece al GES)
- Selección de cohortes de pacientes similares
- Anonimización de fichas clínicas



¡Hercules estuvo en Chile!

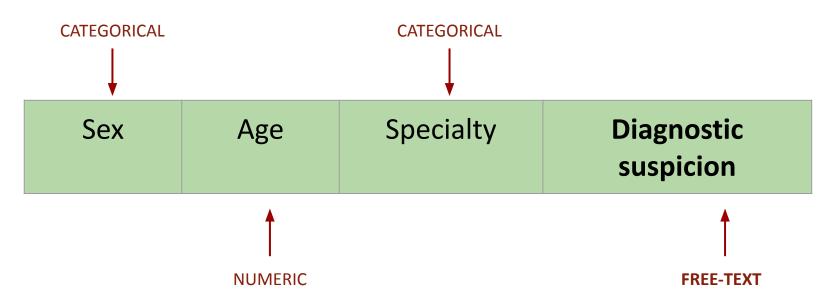
https://link.springer.com/book/10.1007/978-3-319-78503-5

# Proyectos que hemos realizado

# La lista de espera en hospitales públicos

#### Waiting List in Chilean Public Hospitals

- 75% of the Chilean population is in the public healthcare system
- To have a first consultation with a specialist you enter in a waiting list
- The median waiting time in the non-prioritized WL is 432 days.



#### Classification GES vs. non GES

Diagnostic suspicion	GES
RESTRICCION DEL CRECIMIENTO INTRAUTERINO	NO
IRC	NO
Ortesis	SI

Diagnostic suspicion + age

**GES** label



Automatic classifier to support decision making. Used for 7 months at a public hospital

#### **RESEARCH ARTICLE**

**Open Access** 

Supporting the classification of patients in public hospitals in Chile by designing, deploying and validating a system based on natural language processing

Fabián Villena<sup>1,2</sup>, Jorge Pérez<sup>3,4</sup>, René Lagos<sup>5</sup> and Jocelyn Dunstan<sup>1,2\*</sup>





Fabián Villena

#### **The Chilean Waiting List Corpus**

Since 2018 we have been collecting referrals written by primary care physicians. From the 11 million referrals collected, 10,000 were annotated.



#### Journals

BMC Public Health (2019)

ACM F

Revista Med. Chile (2021)

ACM Healthcare (2022)

Clinical Dermatology (2021)

Revista Med. Clinica Las Condes (2022)

BMC Med. Inf. Dec. Mak (2021)

#### **Conference Proceedings**

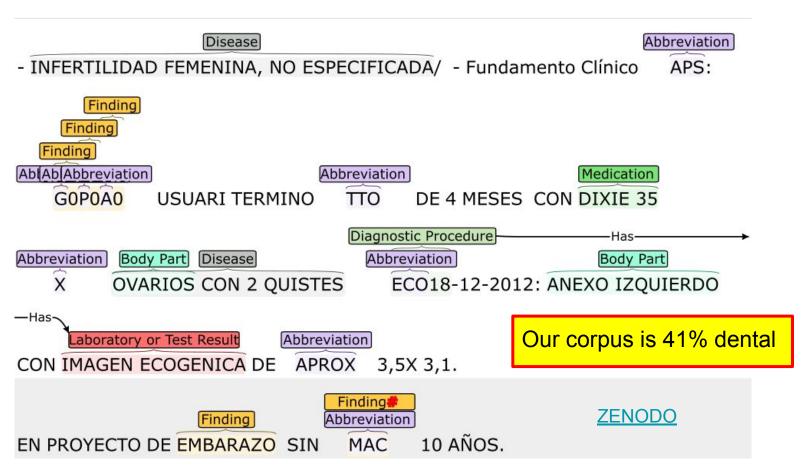
EMNLP Clinical Workshop (2020)

**Coling** (2022)

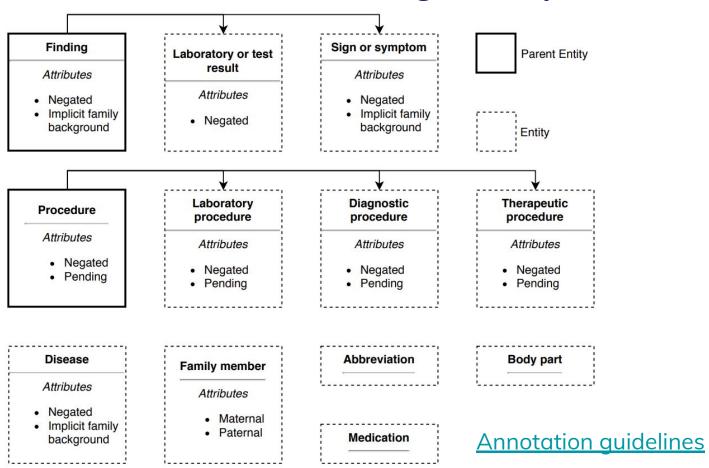
ACL Clinical Workshop (2022)

EMNLP Clinical Workshop (2022)

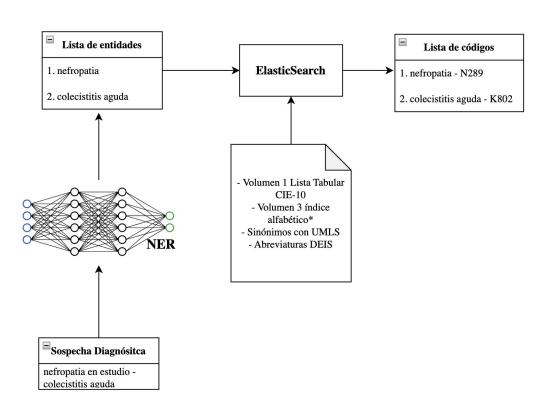
#### The Chilean Waiting List Corpus



#### **The Chilean Waiting List Corpus**



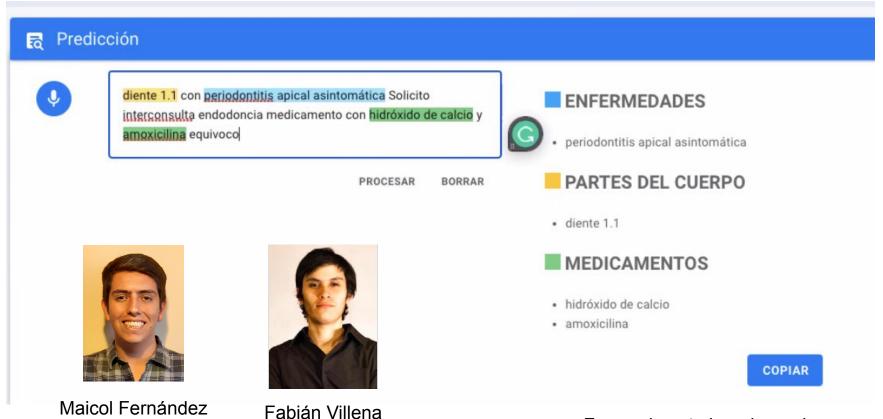
#### **Automatic coding of the waiting list - nationwide**





Fabián Villena

#### **Transcription and information extraction**



## Texto oncológico

#### Corpus of morphology & topography and ICD-O

We annotated morphology and topography mentions, adding CIE-O codes, in pathology reports from the largest oncological foundation in Chile. We enlarged the corpus using the BSC corpus Cantemist.



	8260/3   Morfologia		C73.9   Topografia			
III Tiroidectomía total:	Cáncer	del	tiroides	de 6 mm.	de eje mayor con lo	s caracteres de ur
8260/3   Morfologia						
8010/3   Morfologia						C73.9   Topografia
carcinoma diferenciad	o nanilar con e	scle	rocic del estro	ma con in	filtración de cáncula	tiroidea

carcinoma diferenciado papilar con esclerosis del estroma con infiltración de capsula — tiro

# Automatic Detection of Distant Metastasis Mentions in Radiology Reports in Spanish

Ricardo Ahumada, MSc<sup>1</sup> (1); Jocelyn Dunstan, PhD<sup>2</sup> (1); Matías Rojas, MSc<sup>3</sup>; Sergio Peñafiel, MSc<sup>4</sup>; Inti Paredes, MD, PhD<sup>4</sup> (1); and Pablo Báez, MD<sup>1</sup> (1)

JCO Clinical Cancer Informatics

No se observan masas en las regiones anexiales.
MO  Musculoesquelético: No se evidencian lesiones óseas destructivas ni focos hipercaptantes anómalos en el esqueleto.
M1  Masa hipermetabólica hepática derecha compatible con localización secundaria única.

FALP Radiology Reports: Annotated corpus for distant metastasis detection

# **Salud Ocupacional**

#### Pre-trained language models in Spanish for health insurance coverage

#### Claudio Aracena<sup>1,2</sup>, Nicolás Rodríguez<sup>3</sup>, Victor Rocco<sup>3</sup>, and Jocelyn Dunstan<sup>2,4,5,6</sup>

Datasets	documents	tokens
Fine-tuning		
Admission	300 k	22.5 M
Medical	300 k	26.3 M
Admision+Medical	300 k	57.2 M
<b>Continual Pre-training</b>		
Admission	1.5 M	112.6 M
Medical	1.2 M	154.0 M
Admision+Medical	855 k	164.6 M
Pre-training		
Admision+Medical	7.1 M	1.03 B

The data was extracted from administrative and clinical records from an insurance and health provider that specialized in labor accidents. Within this data, it is possible to find personal and sensitive information such as personal and company names, addresses, health information, pre-existing conditions, and diagnoses, among others. An anonymization process was not carried out since the model will be used for internal purposes and will not be released. As a process of memorization can occur in the PLM, we believe it is best to keep the model private because privacy attacks can extract personal and sensitive information.

#### A Privacy-Preserving Corpus for Occupational Health in Spanish: Evaluation for NER and Classification Tasks

Claudio Aracena<sup>1,5</sup>, Luis Miranda<sup>2,5</sup>, Thomas Vakili<sup>3</sup>, Fabián Villena<sup>4,5</sup>, Tamara Quiroga<sup>2,5</sup>, Fredy Núñez-Torres<sup>6</sup>, Victor Rocco<sup>7</sup>, and Jocelyn Dunstan<sup>2,5</sup>









Claudio Aracena

Luis Miranda

Thomas Vakili

**ACHS-Privacy Corpus** 

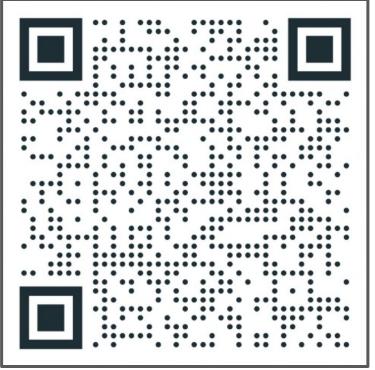
**ZENODO** 

**Clinical NLP Workshop this Friday!** 

#### **Conclusiones**

- IA tiene variadas aplicaciones en medicina
- PLN apoya la extracción de información clave desde textos y dictado por voz
- PLN en medicina tiene características propias y es necesario crear recursos
   lingüísticos y computacionales para apoyar su uso en países que no hablan inglés
- El avance del área requiere el acceso a datos anonimizados y el apoyo a iniciativas interdisciplinarias





o jo\_cientifica

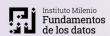
Podcast Episode

## ¿Qué es ser radióloga?

Ciencia de Datos con Jocelyn Dunstan

### IA hecha en Mexico

\overline Ciencia de Datos con Jocelyn Dunstan









Capítulo también disponible en el canal de YouTube del AC3E





o y por qué el modelo que entrenaste en un nospital le va pésimo en otro

Bonus: Productividad y mente académica en un cuerpo casi sano

Bonus: Ciclo menstrual