

Calidad del Aire

+ Lluvia ácida

Monóxido de carbono +

Óxidos de nitrógeno +

+ Ozono

+ Dióxido de azufre

+ Partículas suspendidas



+ Plomo

Proyecto Final de Deep Learning

Presentan:

Jorge III Altamirano Astorga,
Luz Aurora Hernández Martínez,
Ita-Andehui Santiago Castillejos.

Introducción: Fuente de datos

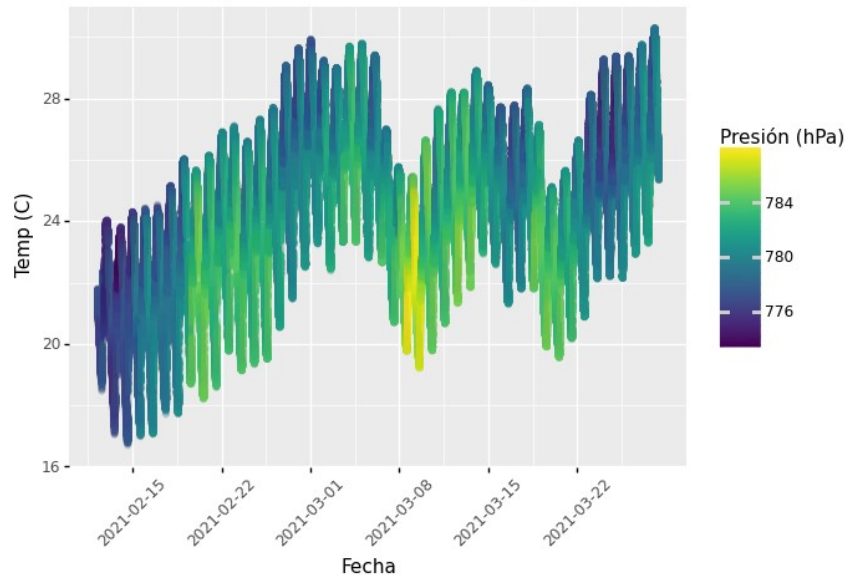
Fuente	Descripción	Registros	Resolución
	Sensor Bosch para medir contaminantes en interior.	+2 Millones	<ul style="list-style-type: none"> • Cada 3 segundos
	Datos del Gobierno de las Estaciones de Monitoreo Ambiental.	+2,100	Cada 60 segundos

Introducción: Variables.

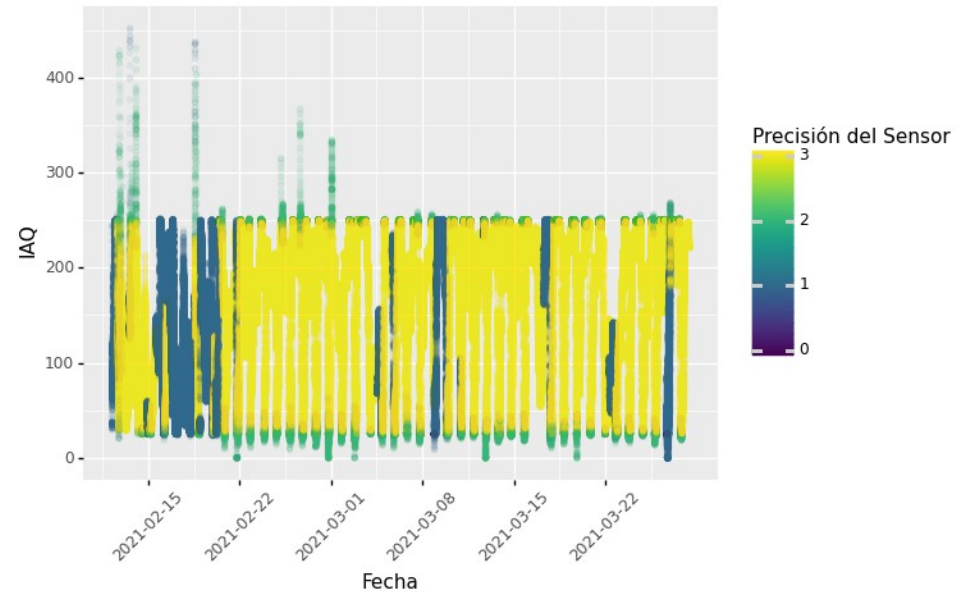
		Variable	Rango de Valores	Tipo de Variable
x		Temperatura	-40C - 85C	Continua
		Humedad	10 - 95%	Continua
		Presion Atmosférica	300 hPa - 1100 hPa	Continua
	 	Fechas y Hora	12/02/2021 - 24/04/2021	*
		Contaminantes	ppm principalmente.	Discreta
y		Resistencia del Gas	0 Ohms - 3 Mega Ohms	Continua
		IAQ	0 - 500 IAQ	Continua

Introducción: Exploración de Datos del Sensor

Gráfica de Temperatura y Presión a lo Largo del Tiempo.

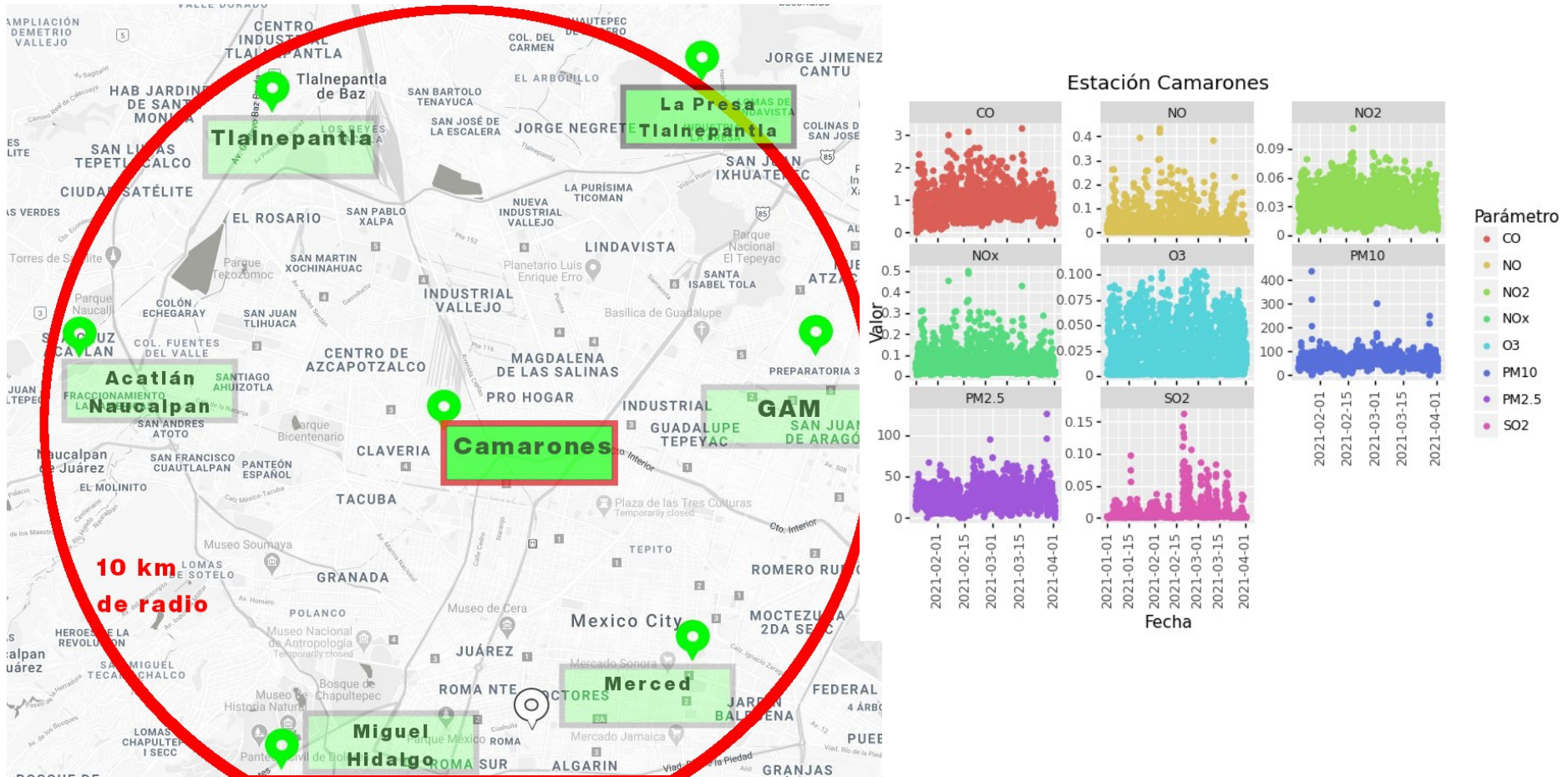


Gráfica de IAQ y Precisión del Sensor a lo Largo del Tiempo



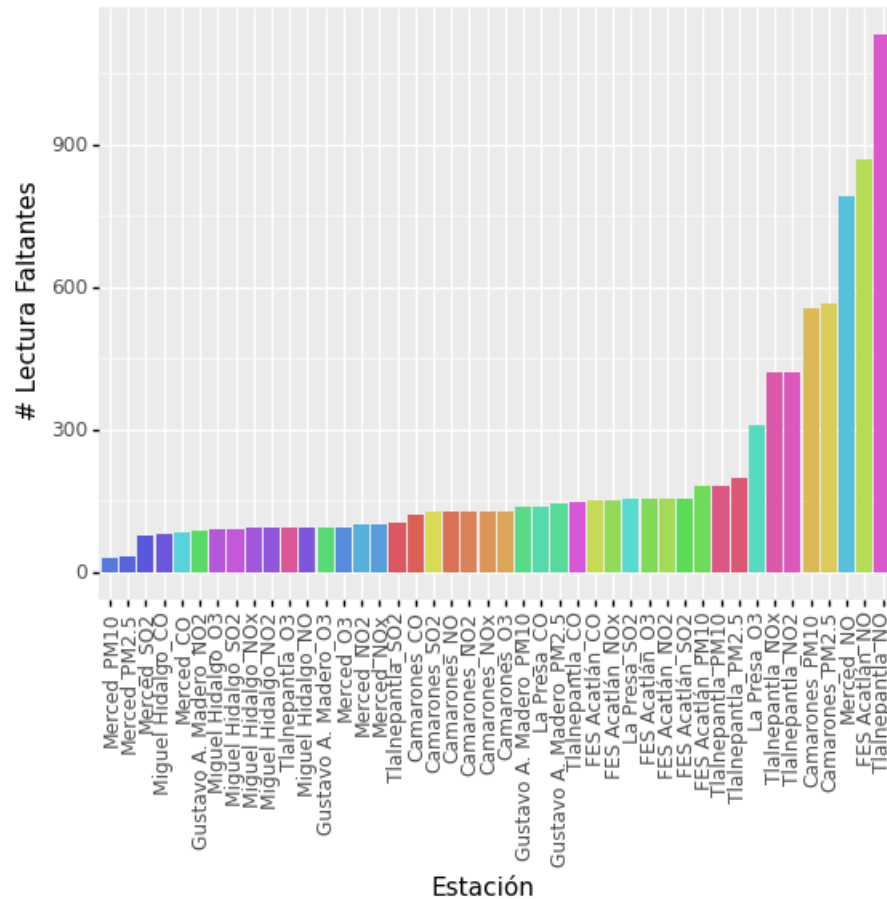
Datos faltantes: $\sim 1\%$

Introducción: Exploración de Datos SINAICA

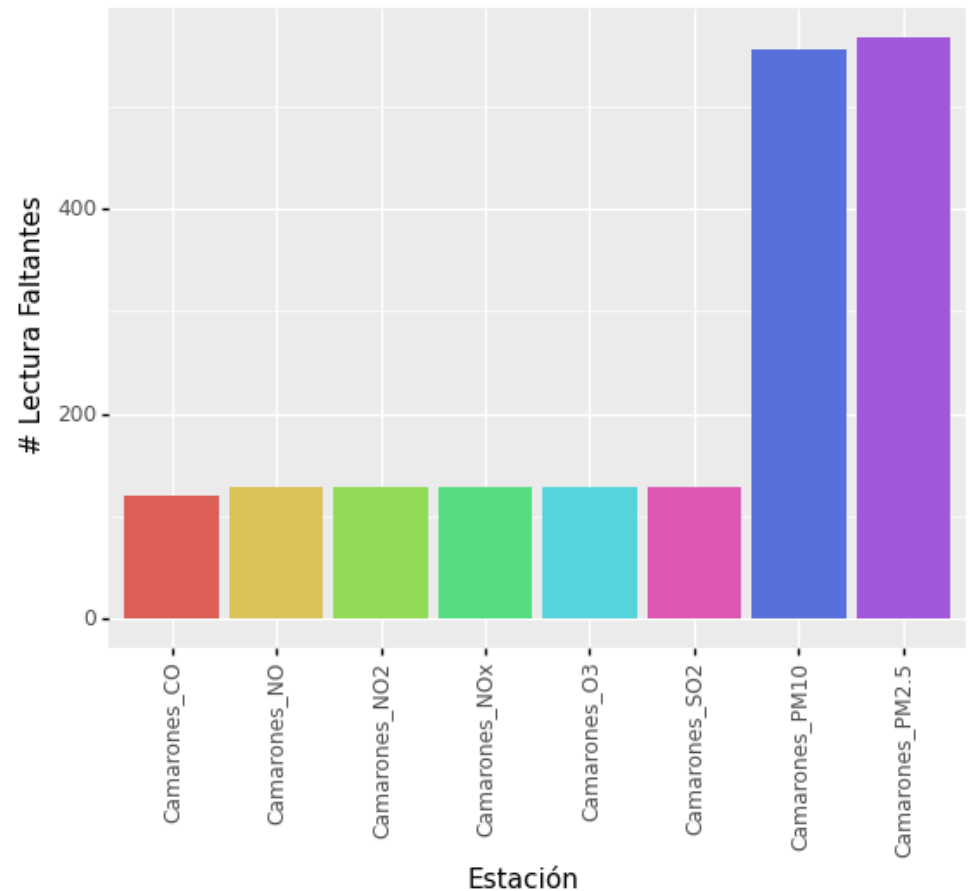


Introducción: Exploración de Datos del Gobierno

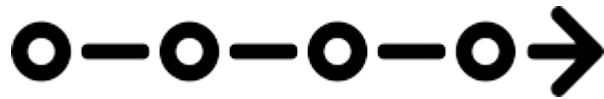
Histograma de Lecturas Faltantes por Contaminante-Estación de Monitoreo



Histograma de Lecturas Faltantes por Contaminante en la Estación Camarones



Solución: Preprocesamiento



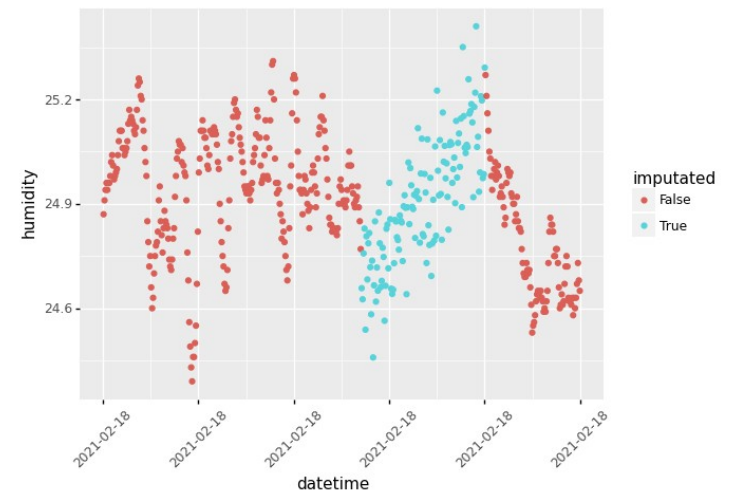
Procesamos los datos como una serie de Tiempo: como en el Miniproyecto 4 y en un tutorial de oficial de Tensorflow y Keras.



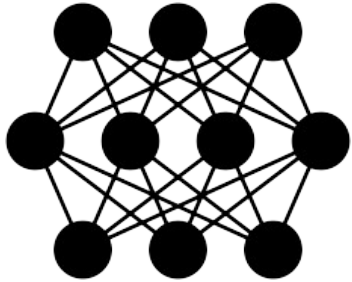
Tuvimos que imputar, porque **todos** los datos tenían algún faltante, como se vió anteriormente. Usamos interpolación, aunque exploramos KNN, Métodos Lineales Generalizados (Bayes), Medias, Hot Deck.

Escalamiento: al tener datos en diversas escalas.

Limpieza de Datos: descartar primeras observaciones por el Windowing.

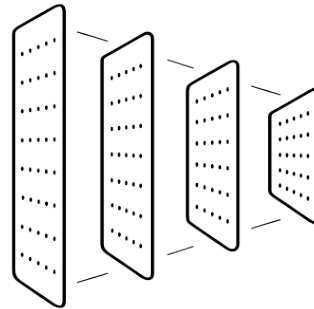
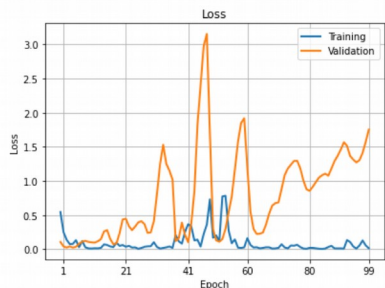


Solución: Arquitectura de Redes Neuronales



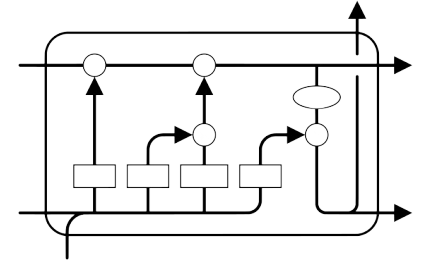
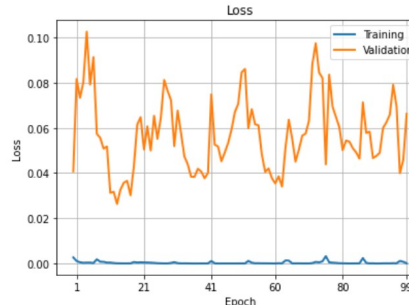
Dense:

- Simple y Rápida.
- No entregó tan buenos resultados.
- Imprescindible:
Es la base del resto de las distintas arquitecturas.



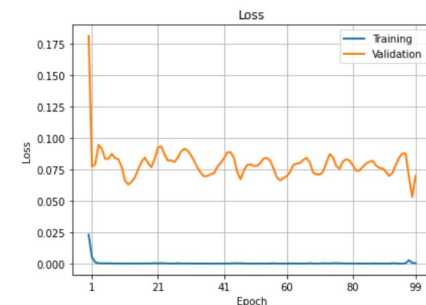
Convolutional 1D:

- Desempeño robusto.
- Demandante en procesamiento.
- Resultados “ruidosos”.

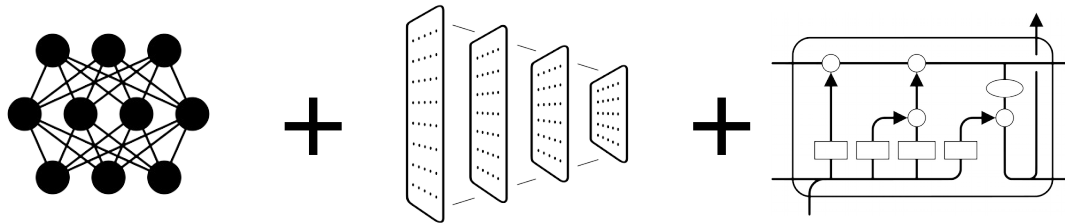


LSTM:

- Desempeño razonable.
- Procesamiento intermedio.
- Resultados estables.



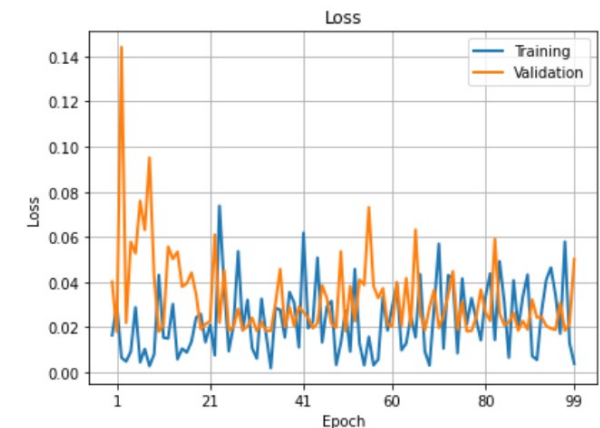
Solución: Propusimos Combinar CNN+LSTM+DNN



Combinación de Redes:

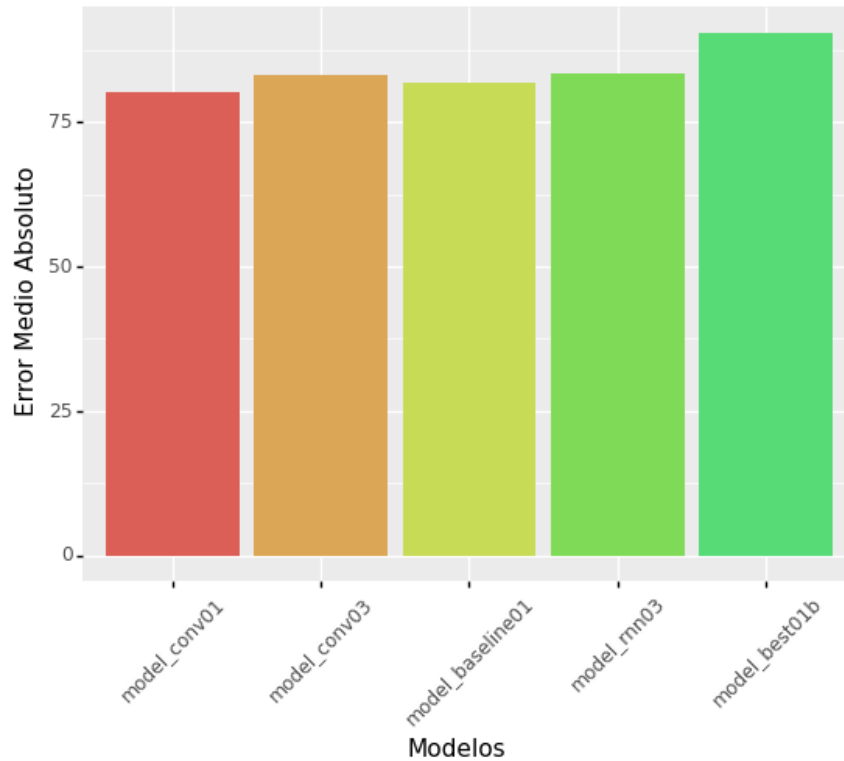
- Esperábamos mejores resultados sustancialmente mejores: no fue el mejor.
- Logramos desempeño estable y razonable.
- El tiempo de entrenamiento fue bastante razonable, aún teniendo una arq compleja.
- Técnicamente fue un reto implementarlo.

Modelo	Tiempo	# Params	val_mae	mae
model_conv01	14m3.57s	294,401	62.76	62.73
model_best03b	8m50.63s	162,115	74.06	61.15
model_best03a	14m0.58s	485,633	75.94	55.80
model_lstm03	9m11.55s	183,297	87.76	21.71

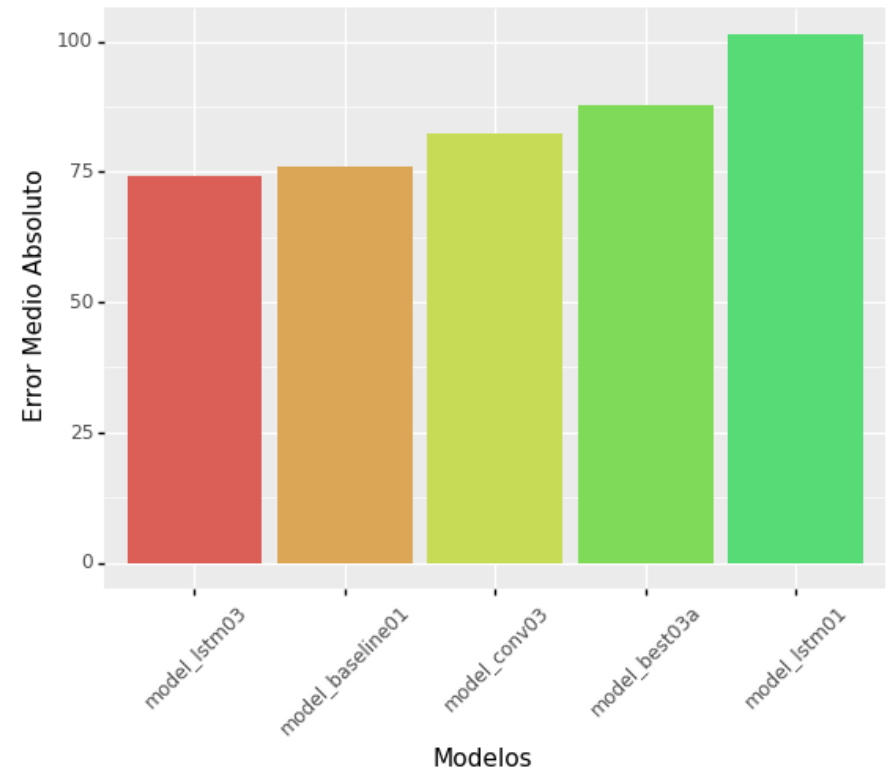


Resultados

Gráfica Comparativa entre los Modelos con Datos del Gobierno y el Sensor



Gráfica Comparativa entre los Modelos con Datos del Sensor



Conclusiones: Logros y Siguietes Pasos

- Logros:
 - Se logró poder predecir, aunque mal, sabemos cuanto (medible).
 - Logramos reducir mucho el overfitting.
 - Aprendimos mucho sobre la realización de un proyecto, redes neuronales y modelos de series de tiempo; y que son comunes.
- Siguietes Pasos:
 - Hacer modelos más grandes y con más historia.
 - Buscar cómo mejorar el desempeño con *hyper parameter tuning* y la arquitectura de la red.

Conclusiones: Aprendizajes

- ✓ *Cumplir con los principios científicos: reproducibilidad y repetibilidad.*
- ✓ *Nunca se debe subestimar la necesidad (y el tiempo que toma) de limpiar, explorar, imputar, "corregir" los datos.*
- ✓ *¡Mejorar el desempeño es difícil!*
- ✓ *No se debe confiar en la disponibilidad de datos externos.*
- ✓ *Hay muchísimos recursos en Internet: muy buenos y malos.*
- ✓ *Las APIs cambian: No tener miedo a aprender continuamente.*
- ✓ *Nos resultó muy útil tener un modelo baseline: nuestra H_0*
- ✓ *Tener cuidado con los detalles.*
- ✓ *Es importante “des-escalar” los datos para darse una idea más clara.*
- ✓ *Construir modelos simples y aumentar paulatinamente la complejidad.*

¡Gracias!

¿Preguntas?