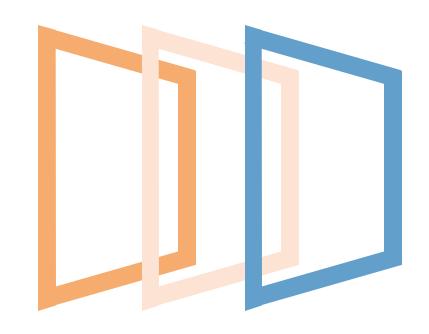
## Taxi Chicago

Equipo 3



Octubre 6



#### Índice

- 01. Consideraciones
- 02. Modelos considerando 3 ventanas
- 03. Modelos considerando 6 ventanas
- 04. Conlcusiones

### Consideraciones

# 01

- Se tomo como umbral aquellos taxis que trabajaron al menos 28 semanas hasta el 31 de julio de 2023.

Al generar los modelos se tuvieron dos escenarios:

- Un sobrebrajuste, en modelos de ensamble.

-Casos de subajuste, en modelos de regresión lineal y otros.



Para mitigar el sobreajuste de los modelos, se tomó en cuenta:

- -Creación de nuevas variables
- Correlaciones
- Varianza Inflation Factor (VIF)
- Ventanas de diferente longitud.

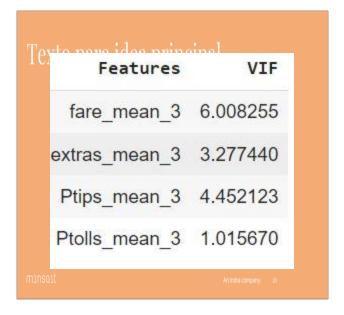


## o2.Modelos: 3 ventanas

02

VIF







'fare\_mean\_3', 'km\_mean\_3', 'sec\_mean\_3', 'extras\_mean\_3', 'tips\_mean\_3'

	R2 trainig	R2 validation
Regresión Lineal	<b>•</b> 0.62	■ 0.62
Random Forest	<b>•</b> 0.94	<b>•</b> 0.61
Red Neuronal 1	■ 0.61	■ 0.64
Red Neuronal 2	<b>•</b> 0.61	<b>•</b> 0.64

'fare\_mean\_3','extras\_mean\_3', 'Ptips\_mean\_3',

'Ptolls\_mean\_3'

	R2 trainig	R2 validation	
Regresión Lineal	■ 0.61	■ 0.61	
Random Forest	■ 0.94	<b>0.59</b>	
Red Neuronal 1	■ 0.61	■ 0.64	
Red Neuronal 2	■ 0.61	■ 0.64	

'FareMiles\_mean\_3', 'fareSec\_mean\_3', 'extras\_mean\_3',

'Ptips\_mean\_3', 'Ptolls\_mean\_3'

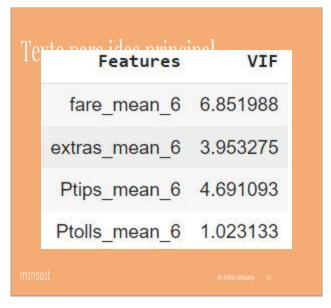
	R2 trainig	R2 validation
Regresión Lineal	■ 0.52	■ 0.52
Random Forest	■ 0.94	<b>0.57</b>
Red Neuronal 1	■ 0.70	■ 0.74
Red Neuronal 2	<b>•</b> 0.74	<b>•</b> 0.78

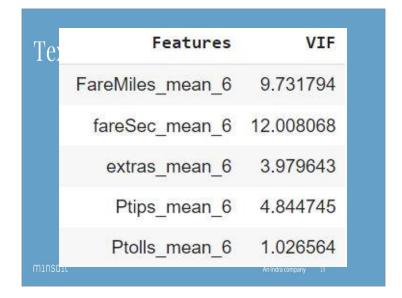
## o2.Modelos: 6 ventanas



VIF







[['fare\_mean\_6', 'km\_mean\_6', 'sec\_mean\_6', 'extras\_mean\_6', 'tips\_mean\_6']

	R2 trainig	R2 validation
Regresión Lineal	■ 0.62	■ 0.61
Random Forest	<b>•</b> 0.94	<b>-</b> 0.60
Red Neuronal 1	■ 0.63	■ 0.67
Red Neuronal 2	<b>•</b> 0.63	<b>•</b> 0.67

### Considerando las siguientes variables de entrada: 'fare\_mean\_6', 'extras\_mean\_6', 'Ptips\_mean\_6', 'Ptolls\_mean\_6'

	R2 trainig	R2 validation
Regresión Lineal	■ 0.62	<b>•</b> 0.61
Random Forest	■ 0.94	<b>•</b> 0.59
Red Neuronal 1	■ 0.63	■ 0.67
Red Neuronal 2	■ 0.63	■ 0.67

'FareMiles\_mean\_6',

'fareSec\_mean\_6','extras\_mean\_6', 'Ptips\_mean\_6', 'Ptolls\_mean\_6'

	R2 trainig	R2 validation
Regresión Lineal	■ 0.52	■ 0.52
Random Forest	<b>0</b> .94	<b>•</b> 0.57
Red Neuronal 1	■ 0.74	■ 0.79
Red Neuronal 2	■ 0.74	■ 0.77

### Selección de modelos

Los mejores modelos fueron generados por estructuras d redes neuronales.

Para el modelo de ventanas de tiempo de 3 semanas, se tomaron las siguientes configuraciones.

```
-Dos caspas de neuronas (30 y 10)
```

-optimizer='rmsprop'

loss='mse'

- -early\_stopping con patience=5
- -activation function: relu

Para el modelo de ventanas de tiempo de 6 semanas, se tomaron las siguientes configuraciones.

- -Una capa de 64 neuronas
- -optimizer='rmsprop'

loss='mse'

- -early\_stopping con patience=5
- -activation function: relu



#### Aplicaciones del modelo

1

#### Estimación de Costos para Usuarios:

 Esto les permite tomar decisiones informadas sobre cómo viajar y planificar su presupuesto.

2

#### Optimización de Rutas:

 Ayudar a los conductores a seleccionar rutas óptimas y minimizar los costos para los clientes. Esto puede incluir consideraciones como el tráfico, las tarifas de peaje y las tarifas variables.

3

#### Evaluación de Políticas de Transporte

 Evaluar el impacto de las políticas de transporte en los costos de viaje en taxi y en la movilidad urbana en general.

## iGracias!

Presentación:

Karen Cruz Garduño kcruzg@minsait.com

mınsaıt

An Indra company



An Indra company