Universidad Francisco Marroquín

Data Wrangling

# Laboratorio #8 - Missing Data and Feature Engineering

**Parte 1: (70%)**

La tabla “titanic\_MD.csv” contiene missing values en varias columnas. Utilizando R o Python, realice lo siguiente:

1. Reporte detallado de missing data para todas las columnas. **(5%)**

**Aquí describir qué tipo de información hay**

* Sex: contiene 51 missing values que inicialmente estaban condificados como ‘?’, ellos fueron reemplazados con un NAN (Not a Number) para su futuro procesamiento. Moda
* Age: contiene 25 missing values codificados como NAN. promedio
* SibSp: contiene 3 regresion linear
* Fare: contienen 8, linear regression
* Parch: contiene 12 linear regression
* Embarked: contiene 12 moda

1. Para cada columna especificar qué tipo de modelo se utilizará (solo el nombre y el porqué) y qué valores se le darán a todos los missing values. (Ej. Imputación sectorizada por la moda, bins, y cualquier otro método visto anteriormente). **(10%)**

* Sex: imputación vectorizada con la moda
* Age: imputación sectorizada con el promedio

1. Reporte de qué filas están completas **(5%)**

Texto

Descripción generada automáticamente con confianza baja

Si se eliminan todas las filas que contienen información incompleta se pierde casi la mitad de la información. Es demasiada información, también si tomamos en cuenta que no tenemos mucha data.

1. Utilizar los siguientes métodos para cada columna que contiene missing values: **(50%)**
   1. Imputación general (media, moda y mediana)
   2. Modelo de regresión lineal
   3. Outliers: los dos métodos vistos en clase (Standard deviation approach o Percentile approach)
2. Al comparar los métodos del inciso 4 contra “titanic.csv”, ¿Qué método (para cada columna) se acerca más a la realidad y por qué? **(20%)**
3. Conclusiones **(10%)**

**Parte 2: (30%)**

Utilizando la misma tabla de “titanic\_MD.csv” en R o en Python realice lo siguiente:

1. Luego del pre-procesamiento de la data con Missing Values, normalice las columnas numéricas por los métodos: **(50%)**
   1. Standarization
   2. MinMaxScaling
   3. MaxAbsScaler
2. Compare los estadísticos que considere más para su conclusión importantes y compare contra la data completa de “titanic.csv” (deberán de normalizar también). **(50%)**

El laboratorio deberá de ser entregado por medio de MiU a más tardar el Domingo, 20 de Noviembre a las 11:59pm. No estaremos aceptando entregas tarde ni por correo electrónico. La entrega será el link al documento en GitHub, en formato markdown o PDF, estén trabajando en R o en Python.