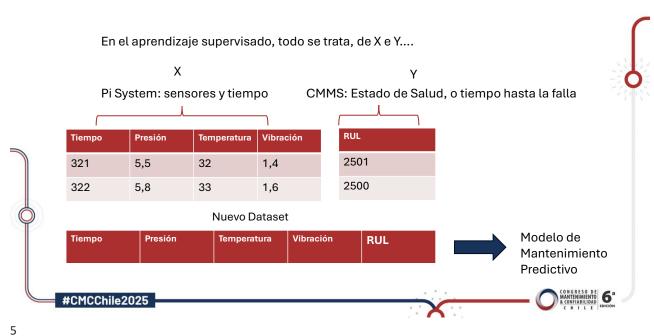


Estructura General





Caso de estudio



Objetivo

- Descargar Data (https://www.kaggle.com)
- Pre-procesamiento
- Modelo Predictivo ML





#CMCChile2025

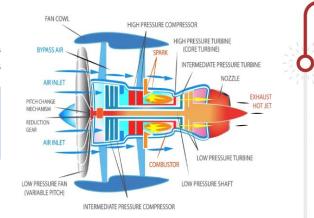


Dataset + Caso de estudio



- Estimación de RUL (Vida Útil Remanente) de turbofans (CMAPSS), consiste en data secuencial de 21 sensores con ruido hasta la falla: Temperatura, Presión, Flujo, Vibraciones
- 4 datasets con diferentes condiciones de operación y modos de falla

SUB- DATA SET	TRAIN TRAJECTORIES	TEST TRAJECTORIES	CONDITIONS	FAULT MODE
FD001	100	100	One (Sea level)	One (HPC Degrad.)
FD002	260	259	Six	One (HPC Degrad.)
FD003	100	100	One (Sea Level)	Two (HPC and Fan Degrad)
FD004	248	249	Six	Two (HPC and Fan Degrad.)





REF: Damage Propagation Modeling for Aircraft Engine Run-to-Failure Simulation

#CMCChile2025

CONGRESO DE MANTENIMIENTO & CONFIABILIDAD

7

Sensores

Parameters available to participants as sensor data T2 Total temperature at fan inlet °R T24 Total temperature at LPC outlet °R T30 Total temperature at HPC outlet °R	nbol	Units					
T24 Total temperature at LPC outlet °R T30 Total temperature at HPC outlet °R	Parameters available to participants as sensor data						
Total temperature at HPC outlet °R		°R					
	4	°R					
	0	°R					
T50 Total temperature at LPT outlet °R	0	°R					
P2 Pressure at fan inlet psia		psia					
P15 Total pressure in bypass-duct psia	5	psia					
P30 Total pressure at HPC outlet psia)	psia					
Nf Physical fan speed rpm		rpm					
Nc Physical core speed rpm		rpm					
epr Engine pressure ratio (P50/P2)	.						
Ps30 Static pressure at HPC outlet psia	30	psia					
phi Ratio of fuel flow to Ps30 pps/psi	.	pps/psi					
NRf Corrected fan speed rpm	f	rpm					
NRc Corrected core speed rpm	c	rpm					
BPR Bypass Ratio	R						
farB Burner fuel-air ratio	В						
htBleed Bleed Enthalpy	Bleed						

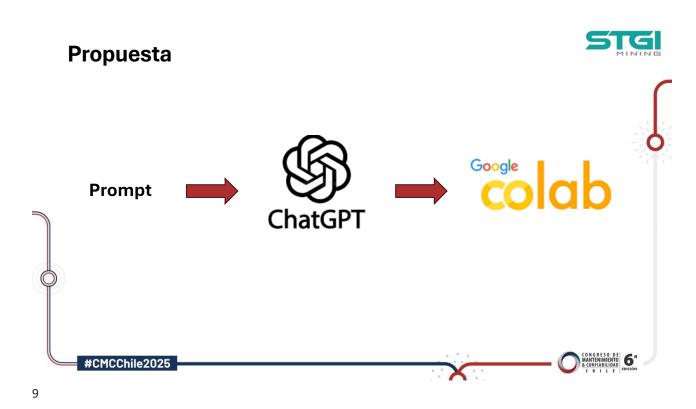
	- 110 1	
Nf_dmd	Demanded fan speed	rpm
PCNfR_dmd	Demanded corrected fan speed	rpm
W31	HPT coolant bleed	lbm/s
W32	LPT coolant bleed	lbm/s

Parameters for calculating the Health Index					
T48 (EGT)	Total temperature at HPT outlet	°R			
SmFan	Fan stall margin				
SmLPC	LPC stall margin				
SmHPC	HPC stall margin				

REF: Damage Propagation Modeling for Aircraft Engine Run-to-Failure Simulation

#CMCChile2025









Pre-procesamiento

Prompt 1: "Actúa como experto en data analytics y entrégame un código en Python (Google Colab) que lea mi archivo .txt separado por espacios, sin encabezados, desde mi carpeta de datasets en Drive, y que me muestre las primeras filas con las columnas separadas correctamente."

Prompt 2: "Dame solo la línea de código en Python para asignar estos nombres de columnas a mi DataFrame df:

'unit_number','time_in_cycles','setting_1','setting_2','TRA','T2','T24','T30','T50','P2','P15','P30','Nf',' Nc','epr','Ps30','phi','NRf','NRc','BPR','farB','htBleed','Nf_dmd','PCNfR_dmd','W31','W32'''

Prompt 3: "El dataset cargado corresponde a los datos de 100 turbofan en operación hasta la falla cuya duración está definida por la columna "Time in Cycle". Ayúdame con un código para calcular en una nueva columna el RUL de cada turbofán"

#CMCChile2025



11

Pre-procesamiento

Prompt 4: "Ahora, considerando mi dataset con la columna RUL, me gustaría revisar las campañas de los 100 motores, cuánto duró cada uno de mis 100 turbofán hasta fallar, usando las columnas unit_number y time in cycles, ordenados de mayor a menor duración"

Prompt 5: "Excelente!!... ahora me gustaría grafica de cada sensor para un motor en particular"

Prompt 6: "Ahora me gustaría ver un gráfico por sensor pero para todos los motores"

Prompt 7: "Ahora me gustaría tener un gráfico de desviaciones estándar de cada sensor para poder revisar la variabilidad"

Prompt 8: "Ahora necesito un código que elimine los sensores con baja variabilidad (cercana a 0)"

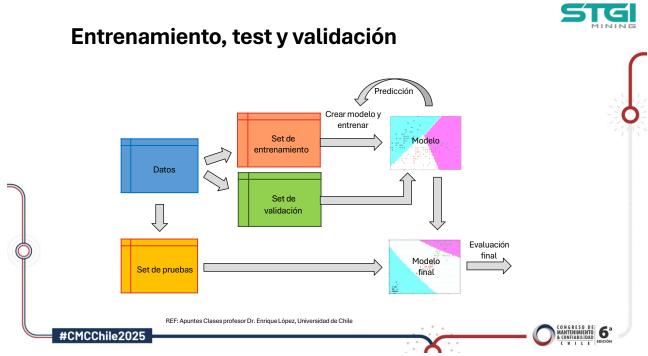
Prompt 9: "Ahora me gustaría tener un análisis de correlación del dataset filtrado, un mapa de calor"

Prompt 10: "Por último quiero guardar este dataset limpio en un archivo .csv"

#CMCChile2025

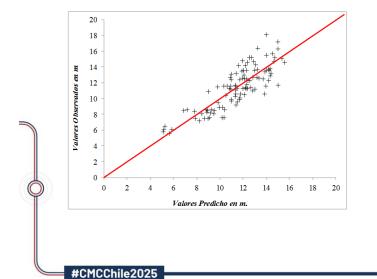






STG

Evaluación del modelo



Error individual: $e_i = y_i - \hat{y}_i$

Métricas

MAE (Mean Absolute Error):

$$MAE = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} |y_i - \hat{y}_i|$$

Error promedio en ciclos.

MSE (Mean Squared Error):

$$MSE = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (y_i - \hat{y}_i)^2$$

Penaliza más los errores grandes.

RMSE (Root Mean Squared Error):

RMSE =
$$\sqrt{\frac{1}{n}} \sum_{i=1}^{n} (y_i - \hat{y}_i)^2$$

Error promedio en ciclos.

 R^2 (Coeficiente de Determinación):

$$R^2 = 1 - \frac{\sum (y_i - \hat{y_i})^2}{\sum (y_i - \bar{y})^2}$$

Proporción de variabilidad explicada por el modelo.

CONGRESO DE MANTENIMIENTO & CONFIABILIDAD



