#### Simulación de Parámetros Operativos de Ventilador Minero para Aplicaciones en Manteninimiento Predictivo Basado en Machine Learning

Diego Concha Araya Prof. Michael Miranda S.

Departamento de Ingeniería Mecánica Universidad de Santiago de Chile

15 de Mayo, 2024









#### Contexto y motivación

- La ventilación subterránea es crítica para la seguridad y eficiencia operativa en minería.
- Los planes de mantenimiento tradicionales no siempre reflejan el estado real de los ventiladores.
- Se plantea correlacionar mediciones experimentales con simulaciones CFD para habilitar mantenimiento predictivo.











## Objetivo general

Diseñar e implementar un modelo a escala de un túnel de viento con analogía a sistemas de ventilación minera, con instrumentación y control basados en Arduino, a fin de evaluar y correlacionar datos de operación con un modelo de Dinámica de Fluidos Computacional (CFD) para el desarrollo de estrategias de mantenimiento predictivo.











## Objetivos específicos

- 1. Construir el prototipo e integrar la instrumentación.
- 2. Desarrollar y calibrar el modelo CFD.
- 3. Comparar resultados simulados con datos experimentales.
- 4. Proponer lineamientos de mantenimiento predictivo.











#### Flujo de trabajo general

- 1. Diseño y construcción del túnel de viento.
- 2. Instrumentación (corriente, voltaje, temperatura, vibración, flujo).
- 3. Diseño de interfaz de control y manejo de datos.
- 4. Modelo CFD en ANSYS Fluent.
- 5. Validación y ajuste.
- 6. Lineamientos mantenimiento predictivo.











#### Túnel de viento a escala



- Ventilador axial 120 mm regulado por PWM (0-4500 RPM).
- Sección circular de 94mm de diámetro y 480mm de largo.
- Diseño de cámara suspendida mediante resortes.

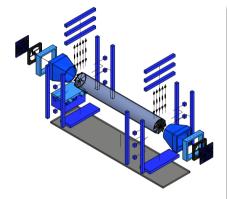


Figura 1: Vista explosionada del modela CAD del dispositivo experimental.











#### Instrumentación

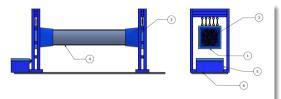


Figura 2: Esquema de disposición de los sensores.

#### Parámetros monitorizados

Corriente, voltaje, temperatura del motor, vibración radial, velocidad del flujo de aire.

- 1. Sensor de Corriente ACS712.
- 2. Sensor de Voltaje PWM (0-25 V).
- 3. Sensor de Temperatura LM35.
- 4. Cámara Térmica AMG8833.
- 5. Acelerómetro MPU6050.
- 6. Sensor de Flujo de Aire Indirecto (Anemómetro Calibrado).

Los sensores se conectan a una placa de desarrollo ESP32.











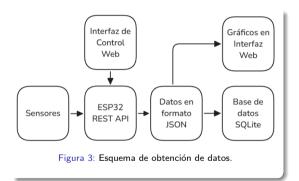
#### Obtención de datos

- Microcontrolador Arduino con servicio REST API.
- Control de velocidad del ventilador y muestreo de datos.
- Datos graficados en vivo y almacenados en la base de datos.



















#### Interfaz de control

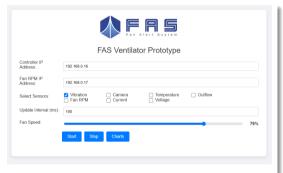


Figura 4: Panel de control del dispositivo experimental.



- Permite el control y monitoreo del dispositivo.
- Almacena los datos de sensores y condiciones de operación.

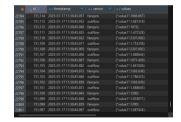


Figura 5: Ejemplo de tabla de datos de sensores.











## Preparación del Modelo CAD



 Modelo simplificado del volúmen de control con regiones delimitadas.

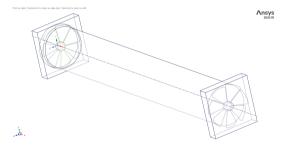


Figura 6: Geometría del modelo en ANSYS SpaceClaim.









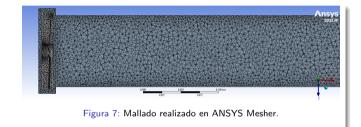




#### Mallado del modelo

## **/\nsys**

- Malla de hexahedros y tetraedros.
- Refinamiento por zonas.











#### Configuración del modelo CFD



FLUENT

- Algorítmo SIMPLE para flujo incompresible.
- Modelo de turbulencia  $k \epsilon$ .
- Condiciones de contorno de entradas o salida de presión.
- Velocidades fijas de rotación del ventilador.
- Aire como fluido ideal:
  - Densidad  $1.225kg/m^3$
  - Viscosidad de  $1.8 \cdot 10^{-5} Pa \cdot s$

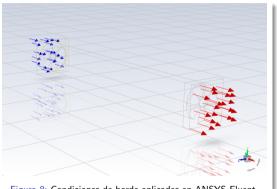


Figura 8: Condiciones de borde aplicadas en ANSYS Fluent.







#### Estrategia de validación

- 1. Ejecutar simulaciones estacionarias a 833, 2500 y 4200 RPM.
- 2. Medir velocidad media a la salida del dispositivo.
- 3. Calcular error porcentual relativo  $\epsilon$ .

Se evalúa el error promedio y la correlación entre el modelo CFD y el modelo experimental construído.

#### Error porcentual relativo

$$\varepsilon = \frac{|U_{exp} - U_{sim}|}{U_{exp}} \times 100 \%$$











# Comparación velocidad del flujo

RPM	$U_{exp}$ (m/s)	$U_{sim}$ (m/s)	Error (%)
833	0.63	0.46	26.98
2500	1.80	1.34	25.56
4200	2.75	2.12	22.91

Tabla 1: Comparación de velocidades promedio medidas y simuladas a diferentes RPM del ventilador.











## Cálculo y convergencia

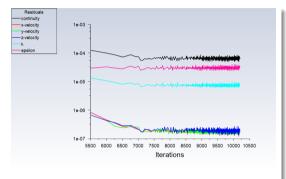


Figura 9: Gráfico de convergencia para 833 RPM.

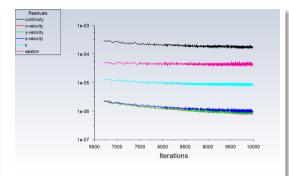


Figura 10: Gráfico de convergencia para 4200 RPM.











# Distribución de velocidades (4200 RPM)

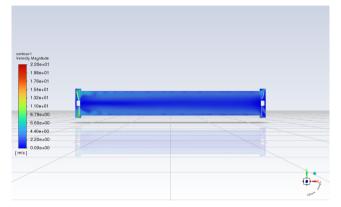


Figura 11: Contornos de velocidad simulados (m/s) en el plano central del túnel para 4200 RPM.



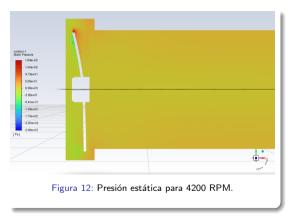


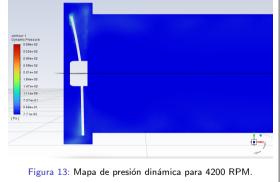






## Presiones estáticas y dinámicas













#### Lineas de corrientes

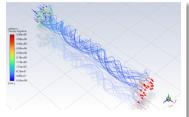


Figura 14: Líneas de corrientes para 833 RPM.

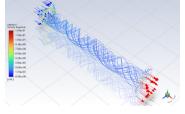


Figura 15: Líneas de corrientes para 2500 RPM.

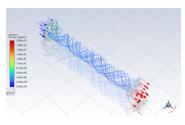


Figura 16: Líneas de corrientes para 4200 RPM.









# Mapa de velocidad en salida (4200 RPM)

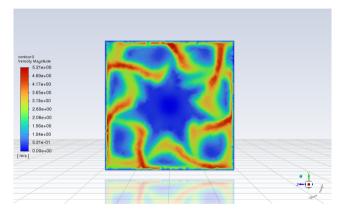


Figura 17: Mapa de velocidad en la salida para 4200 RPM.













## Conclusiones principales

- El prototipo a escala y el modelo CFD muestran buena concordancia.
- La plataforma de adquisición basada en Arduino permite monitoreo en tiempo real de variables clave.
- Se estableció una línea base necesaria para entrenar futuros modelos de *machine learning* orientados a mantenimiento predictivo.











## Trabajo futuro

- Refinamiento del modelo CED.
- Expansión de la instrumentación.
- Incorporación de técnicas de aprendizaje automático.
- Escalar el enfoque a ventiladores en faenas reales.
- Análisis técnico-económico.









## Anexo: Códigos y scripts

- Código Arduino.
- Scripts base de datos SQLite.
- Interfaz web de control y visualización de datos.



Repositorio de Github: github.com/diegoconchaa/fas





