

▯ SISTEMA INVERSOR HÍBRIDO - MANUAL TÉCNICO COMPLETO

Parte 4: Protecciones y Machine Learning

13. PROTECCIÓN CONTRA EMBALAMIENTO

13.1 ¿Qué es el Embalamiento?

El embalamiento ocurre cuando la turbina eólica **gira demasiado rápido** debido a viento excesivo.

Consecuencias:

- ▯ Destrucción mecánica (palas, rodamientos)
- ▯ Sobrevoltaje (>100V puede destruir electrónica)
- ▯ Ruido excesivo y vibraciones peligrosas
- ▯ Posible incendio por fricción

13.2 Parámetros de Medición

1. Velocidad del Viento:

Medición: Anemómetro (pulsos/seg)

Cálculo velocidad:

$$v = 2\pi \times r \times \text{RPS}$$

Donde:

r = radio anemómetro (0.15m)

RPS = revoluciones por segundo

Umbral crítico: $v > 25 \text{ m/s}$ (90 km/h)

2. Voltaje de la Turbina:

Medición: ADC + divisor resistivo

Sistema 48V nominal:

- Normal: 48-54V
- Carga completa: 54-58V
- ▯ Límite: 60V
- ▯ PELIGRO: >65V

Relación: Voltaje ▯ RPM

Si viento aumenta → RPM aumentan → Voltaje sube

3. RPM de la Turbina:

Cálculo desde velocidad viento:

$$\text{RPM} = (v \times \text{TSR} \times 60) / (2\pi \times r)$$

Donde:

TSR = Tip Speed Ratio (típico: 6)

v = velocidad viento (m/s)

r = radio pala (m)

Para turbina D=2.5m, TSR=6, v=25m/s:

$$\text{RPM} = (25 \times 6 \times 60) / (2\pi \times 1.25)$$

$$\text{RPM} = 9000 / 7.85$$

$$\text{RPM} = 1,146 \text{ RPM}$$

Umbral seguro: 500 RPM

13.3 Ecuaciones de Protección

Potencia del Viento (Aumenta con v^3):

$$P = 0.5 \times \rho \times A \times v^3$$

Ejemplo turbina 2.5m:

$$A = 4.91 \text{ m}^2$$

A 12 m/s (normal):

$$P = 0.5 \times 1.225 \times 4.91 \times (12)^3$$

$$P = 5,193 \text{ W} \quad (\text{dentro de límites})$$

A 25 m/s (embalamiento):

$$P = 0.5 \times 1.225 \times 4.91 \times (25)^3$$

$$P = 47,578 \text{ W} \quad (26x \text{ más potencia!})$$

Fuerza Centrífuga (Aumenta con RPM^2):

$$F = m \times \omega^2 \times r$$

Donde:

m = masa pala (kg)

ω = velocidad angular (rad/s)

r = radio (m)

Pala 2kg, r=1.25m:

A 300 RPM (normal):

$$\omega = 300 \times 2\pi / 60 = 31.4 \text{ rad/s}$$

$$F = 2 \times (31.4)^2 \times 1.25 = 2,463 \text{ N} \quad (251 \text{ kg})$$

A 600 RPM (embalamiento):

$$\omega = 62.8 \text{ rad/s}$$

$$F = 2 \times (62.8)^2 \times 1.25 = 9,852 \text{ N} \quad (1,005 \text{ kg})$$

¡La fuerza se CUADRUPLICA!

13.4 Sistema de Frenado

Resistencia de Frenado:

Especificaciones:

- Resistencia: 10Ω
- Potencia: 2,000W
- Tipo: Alambre o rejilla
- Montaje: Ventilado, al exterior

Potencia disipada:

$$P = V^2 / R$$

$$\text{A } 48\text{V: } P = (48)^2 / 10 = 230\text{W}$$

$$\text{A } 65\text{V: } P = (65)^2 / 10 = 422\text{W}$$

$$\text{A } 70\text{V: } P = (70)^2 / 10 = 490\text{W}$$

Tiempo de Frenado:

Energía cinética turbina:

$$E = 0.5 \times I \times \omega^2$$

Donde:

I = momento inercia (kg·m²)

ω = velocidad angular (rad/s)

Para turbina 2kW, I≈5 kg·m²:

$$\omega = 500 \text{ RPM} = 52.4 \text{ rad/s}$$

$$E = 0.5 \times 5 \times (52.4)^2$$

$$E = 6,865 \text{ J}$$

Tiempo frenado con resistencia 10Ω a 48V:

$$P_{\text{freno}} = 230\text{W}$$

$$t = E / P = 6,865 / 230 = 30 \text{ segundos}$$

Tiempo frenado a 65V (embalamiento):

$$P_{\text{freno}} = 422\text{W}$$

$$t = 6,865 / 422 = 16 \text{ segundos}$$

13.5 Lógica de Protección (Código)

Detección:

```
bool verificarEmbalamiento() {  
    // Leer sensores  
    float viento = sensores.velocidad_viento;
```

```

float voltaje = sensores.voltaje_turbina;
float rpm = calcularRPM(viento);

// Verificar umbrales (OR lógico)
bool peligro = false;

if (viento > 25.0) {           // >25 m/s
    peligro = true;
    Serial.println("\n Viento excesivo");
}

if (voltaje > 65.0) {          // >65V
    peligro = true;
    Serial.println("\n Sobrevoltaje");
}

if (rpm > 500) {               // >500 RPM
    peligro = true;
    Serial.println("\n RPM excesivo");
}

return peligro;
}

```

Activación:

```

void activarProteccion() {
    Serial.println("\n ACTIVANDO PROTECCIÓN");

    // 1. Desconectar turbina (relé GPIO17)
    digitalWrite(PIN_RELE_EOLICA, LOW);
    delay(2000); // Esperar 2 segundos

    // 2. Activar resistencia frenado (relé GPIO23)
    digitalWrite(PIN_RELE_FRENO, HIGH);

    Serial.println("\n Freno activado");
}

```

Desactivación:

```

void desactivarProteccion() {
    // Verificar que condiciones son seguras
    if (viento < 20 && voltaje < 60 && rpm < 450) {

        // Desactivar freno
        digitalWrite(PIN_RELE_FRENO, LOW);
        delay(5000); // Esperar 5 segundos

        // Reconectar turbina
        digitalWrite(PIN_RELE_EOLICA, HIGH);
    }
}

```

```
        Serial.println("\n Sistema restaurado");
    }
}
```

Interlock (Seguridad):

```
// NUNCA tener relé eólica Y freno activos juntos
void setRelayFreno(bool estado) {
    if (estado && relays.eolica) {
        // Desconectar eólica primero
        digitalWrite(PIN_RELE_EOLICA, LOW);
        delay(100);
    }
    digitalWrite(PIN_RELE_FRENO, estado);
}
```

14. PROTECCIÓN DE BATERÍA

14.1 Zona Óptima (25-80%)

Beneficios:

Mantener SOC entre 25-80%:

- Maximiza vida útil (5,000+ ciclos)
- Reduce estrés químico
- Evita sobrecarga
- Evita descarga profunda

Fuera de zona óptima:

- 0-25%: Daño por descarga profunda
- 80-100%: Estrés por sobrecarga

Ecuación de Degradación:

$$\text{Ciclos_vida} = \text{Ciclos_base} \times \text{Factor_DoD} \times \text{Factor_temp}$$

Factor_DoD:

DoD 80%: Factor = 1.00 (5,000 ciclos)

DoD 50%: Factor = 1.60 (8,000 ciclos)

DoD 30%: Factor = 2.40 (12,000 ciclos)

Factor_temp (referencia 25°C):

15°C: Factor = 1.30

25°C: Factor = 1.00

35°C: Factor = 0.70

45°C: Factor = 0.40

Ejemplo:

Batería LiFePO4, DoD 50%, temp 35°C:
Ciclos = $5,000 \times 1.60 \times 0.70 = 5,600$ ciclos

14.2 Estrategia de Uso

Prioridad 1: Uso Directo

Solar + Eólica → Consumo (SIN batería)

Ventajas:

- Eficiencia 100% (sin conversión)
- Sin degradación batería
- Máximo aprovechamiento

Condición:

```
IF (Generación >= Consumo) THEN
    Usar_directo = TRUE
    Cargar_batería = FALSE
END IF
```

Prioridad 2: Cargar Batería (Solo 25-80%)

```
IF (Excedente > 0 AND SOC < 80%) THEN
    Cargar_batería = TRUE
END IF

IF (SOC >= 80%) THEN
    Cargar_batería = FALSE
    Desviar_excedente_a_resistencia_dump()
END IF
```

Prioridad 3: Batería como Respaldo

```
IF (Generación < Consumo AND SOC > 25%) THEN
    Usar_batería = TRUE
END IF

IF (SOC <= 25%) THEN
    Activar_red_backup()
    // 0 reducir cargas no esenciales
END IF
```

14.3 Cálculos de Protección

Corriente Máxima de Carga:

$I_{\text{max_carga}} = C_{\text{batería}} \times C\text{-rate}$

Para LiFePO4:

C-rate típico: 0.5C (carga en 2 horas)

Ejemplo batería 200Ah:

$$I_{\text{max}} = 200 \times 0.5 = 100\text{A}$$

Potencia máxima:

$$P_{\text{max}} = V \times I = 48\text{V} \times 100\text{A} = 4,800\text{W}$$

Corriente Máxima de Descarga:

$$I_{\text{max_descarga}} = C_{\text{batería}} \times C_{\text{-rate_descarga}}$$

Para LiFeP04:

C-rate descarga: 1.0C (descarga en 1 hora)

Ejemplo:

$$I_{\text{max}} = 200 \times 1.0 = 200\text{A}$$

$$P_{\text{max}} = 48\text{V} \times 200\text{A} = 9,600\text{W}$$

Tiempo de Autonomía:

$$t_{\text{autonomía}} = (C_{\text{batería}} \times \text{SOC}_{\text{actual}} \times \text{DoD}) / P_{\text{consumo}}$$

Ejemplo:

Batería: 10 kWh

SOC actual: 60%

DoD permitido: 35% (hasta 25%)

Consumo: 500W

Energía disponible:

$$E = 10 \times 0.60 \times 0.35 = 2.1 \text{ kWh}$$

Tiempo:

$$t = 2.1 / 0.5 = 4.2 \text{ horas}$$

15. MACHINE LEARNING

15.1 Datos de Entrenamiento

Fuente: NASA POWER API

Período: 10 años (2014-2024)

Frecuencia: Mensual

Total muestras: 10 años \times 12 meses = 120 registros

Variables (features):

1. Mes (1-12)

2. Día del año (1-365)

3. Temperatura (°C)

4. Humedad (%)

5. Presión (kPa)
6. Cielo despejado histórico
7. Viento histórico

Target (salida):

- Solar: Irradiancia (kWh/m²/día)
- Eólico: Velocidad viento (m/s)

15.2 Modelos Implementados

Modelo Solar: Random Forest Regressor

```
from sklearn.ensemble import RandomForestRegressor

model = RandomForestRegressor(
    n_estimators=100,      # 100 árboles
    max_depth=15,         # Profundidad máxima
    min_samples_split=5,
    random_state=42
)

# Entrenar
model.fit(X_train, y_train)

# Predecir
y_pred = model.predict(X_test)
```

Modelo Eólico: Gradient Boosting

```
from sklearn.ensemble import GradientBoostingRegressor

model = GradientBoostingRegressor(
    n_estimators=100,
    max_depth=5,
    learning_rate=0.1,
    random_state=42
)

model.fit(X_train, y_train)
```

15.3 Métricas de Evaluación

R² Score (Coeficiente de Determinación):

$$R^2 = 1 - (SS_{\text{residual}} / SS_{\text{total}})$$

Interpretación:

R² = 1.00 → Predicción perfecta

R² = 0.87 → Explica 87% de la variación

R² = 0.50 → Regular

$R^2 = 0.00 \rightarrow$ Modelo inútil

Ejemplo:

Modelo Solar: $R^2 = 0.872$ (87.2% precisión)

MAE (Mean Absolute Error):

$MAE = (1/n) \times \sum |y_{real} - y_{pred}|$

Ejemplo Solar:

MAE = 0.35 kWh/m²/día

Interpretación:

Si predicción es 4.5 kWh/m²/día

\rightarrow Real estará entre 4.15 y 4.85

RMSE (Root Mean Square Error):

$RMSE = \sqrt{(1/n) \times \sum (y_{real} - y_{pred})^2}$

Penaliza errores grandes más que MAE

Si $RMSE > MAE$:

\rightarrow Hay algunos errores grandes

Si $RMSE \approx MAE$:

\rightarrow Errores distribuidos uniformemente

15.4 Feature Importance

Ejemplo Real:

Modelo Solar:

cielo_despejado: 45.3% █████

mes: 28.1% ███

temperatura: 12.4% ██

día_año: 8.2% █

humedad: 3.5%

presion: 1.8%

viento_historico: 0.7%

Interpretación:

- El "cielo despejado" es el factor MÁS importante
- El mes también importa mucho (estacionalidad)
- Los demás factores son menos relevantes

15.5 Validación Cruzada

5-Fold Cross Validation:

```
from sklearn.model_selection import cross_val_score
```

```
scores = cross_val_score(  
    model, X, y,  
    cv=5,          # 5 folds  
    scoring='r2'  
)
```

```
print(f"R² medio: {scores.mean():.3f}")  
print(f"Desv. std: {scores.std():.3f}")
```

Ejemplo resultado:

R² scores: [0.891, 0.867, 0.854, 0.876, 0.868]

R² medio: 0.871

Desv. std: 0.012

Interpretación:

- Modelo consistente (baja desviación)
- No hay overfitting
- Generaliza bien

16. ESTRATEGIAS INTELIGENTES

16.1 Decisión Automática de Fuentes

Algoritmo:

```
def decidir_fuente():  
    # Leer datos  
    solar = sensores.potencia_solar  
    eolica = sensores.potencia_eolica  
    consumo = sensores.consumo  
    soc = bateria.soc  
  
    # Regla 1: Uso directo si hay suficiente  
    total_renovable = solar + eolica  
    if total_renovable >= consumo:  
        return "uso_directo"  
  
    # Regla 2: Batería si SOC > 25%  
    deficit = consumo - total_renovable  
    if soc > 25:  
        return "bateria"  
  
    # Regla 3: Red backup  
    return "red_backup"
```

Priorización:

Prioridad 1: Solar (más estable)
Prioridad 2: Eólica (variable)
Prioridad 3: Batería (zona 80-25%)
Prioridad 4: Red backup

Excepciones:

- Si viento fuerte → Priorizar eólica
- Si batería baja → Cargar primero
- Si noche → Solo eólica + batería

16.2 Predicción y Optimización

Predicción 24 Horas:

```
def optimizar_24h():  
    # Obtener pronóstico  
    forecast = openweather.get_forecast()  
  
    # Predecir generación hora por hora  
    for hour in range(24):  
        solar_pred = ml.predict_solar(hour)  
        wind_pred = ml.predict_wind(hour)  
        consumo_pred = patterns.predict_consumption(hour)  
  
        # Calcular balance  
        balance = solar_pred + wind_pred - consumo_pred  
  
        if balance < 0:  
            # Déficit esperado  
            acciones.append("cargar_bateria_previo")  
        else:  
            # Excedente esperado  
            acciones.append("usar_directo")  
  
    return acciones
```

Aprendizaje de Patrones:

```
def aprender_patrones():  
    # Recopilar datos históricos  
    data = db.get_last_30_days()  
  
    # Detectar patrones por hora  
    for hour in range(24):  
        consumo_hora = data.filter(hour=hour)  
        promedio = consumo_hora.mean()  
        desviacion = consumo_hora.std()  
  
        patterns[hour] = {  
            "promedio": promedio,  
            "min": promedio - desviacion,
```

```

        "max": promedio + desviacion
    }

    # Identificar horas pico
    horas_pico = sorted(patterns,
                        key=lambda h: patterns[h]["promedio"],
                        reverse=True)[:5]

    return patterns, horas_pico

```

16.3 Ecuaciones de Optimización

Función Objetivo:

Minimizar: Costo_total + Degradación_batería

Costo_total = $\Sigma(P_{red} \times \text{precio_kWh})$

Degradación = $\Sigma(\text{Ciclos} \times \text{costo_reemplazo})$

Restricciones:

- $SOC_{min} \leq SOC \leq SOC_{max}$
- $I_{carga} \leq I_{max}$
- $P_{total} \geq P_{consumo}$

Balance de Potencias:

$P_{solar} + P_{eolica} + P_{bateria} + P_{red} = P_{consumo} + \text{Pérdidas}$

Donde:

$\text{Pérdidas} = P_{inversor} + P_{cables} + P_{controlador}$

$P_{inversor} = P_{consumo} \times (1 - \eta_{inversor})$

$\eta_{inversor}$ típico = 0.95 (5% pérdidas)

FIN PARTE 4

El manual continúa con la Parte 5: Instalación y Uso

▮ RESUMEN PARTES 1-4:

Parte 1: Arquitectura, Hardware ESP32, Sensores (20 págs) **Parte 2:** Backend, NASA API, OpenWeather (15 págs) **Parte 3:** Dimensionamiento Solar/Eólico/Batería (25 págs) **Parte 4:** Protecciones, ML, Estrategias (20 págs)

TOTAL: ~80 páginas técnicas completas ▮

Para generar PDF:

1. Usar <https://dillinger.io/>
2. O ejecutar: CONVERTIR_A_PDF.bat
3. O VSCode + extensión "Markdown PDF"