

# Detección de Señales en FAERS: Ciencia de Datos en Farmacovigilancia

## 1. Introducción y Motivación

La farmacovigilancia analiza eventos adversos asociados al uso de medicamentos después de su autorización de comercialización. El sistema *FAERS* (FDA Adverse Event Reporting System) reúne millones de reportes espontáneos, con información demográfica del paciente, sospechas de medicamentos y reacciones adversas codificadas (p.ej., MedDRA).

Este proyecto propone un **pipeline reproducible** para detectar y priorizar *señales* de seguridad entendidas como *combinaciones fármaco–evento* cuya frecuencia relativa excede la esperada bajo independencia. Los objetivos prácticos son: (i) monitoreo de seguridad post-comercialización, (ii) estratificación por demografía, y (iii) análisis temporal de persistencia o emergencia de señales, con salidas interpretables y auditables.

**Aportes esperados.** Un conjunto de herramientas y artefactos reproducibles (código, datos derivados, figuras y tablero) que puedan servir de base a un manuscrito corto de métodos/aplicación en farmacovigilancia.

## 2. Objetivos

### 2.1. Objetivo General

Desarrollar un pipeline reproducible de ciencia de datos para **detectar y priorizar señales de seguridad** en FAERS mediante medidas de desproporcionalidad y análisis temporal, con salidas interpretables (tablas y visualizaciones interactivas).

### 2.2. Objetivos Específicos

- Implementar la **ingesta y limpieza** de los extractos trimestrales de FAERS (deduplicación por *caseid/version*).
- Estandarizar nombres de sustancias (*ingrediente activo*) y codificación de eventos (MedDRA).
- Calcular medidas de desproporcionalidad: **PRR**, **ROR** e **IC** (opcional: **EBGM** con *Empirical Bayes*).

- Construir **series temporales trimestrales** por combinación fármaco–evento e incorporar **estratificación** (sexo, edad, país, tipo de reportante).
- Desarrollar un **tablero** con ranking de señales, filtros y *drill-down* por indicación y demografía.
- Documentar **buenas prácticas** de reproducibilidad (versionado, *data dictionary*, pruebas unitarias) y **evaluación** (sanity checks, sensibilidad).

### 3. Marco Teórico

#### 3.1. Señales en sistemas de reporte espontáneo

Un reporte espontáneo es una notificación de una sospecha de reacción adversa tras el uso de un medicamento. Para una pareja  $(D, A)$  (medicamento  $D$ , evento adverso  $A$ ), se define una tabla  $2 \times 2$  a partir de coocurrencias en la base:

	Evento $A$	No $A$
Medicamento $D$	$n_{11}$	$n_{10}$
Otros meds	$n_{01}$	$n_{00}$

donde  $N = n_{11} + n_{10} + n_{01} + n_{00}$ .

#### 3.2. Medidas de desproporcionalidad

Las medidas comparan el *riesgo/odds* de reportar  $A$  cuando se reporta  $D$  contra el resto de la base.

**PRR (Proportional Reporting Ratio).**

$$\text{PRR} = \frac{\frac{n_{11}}{n_{11}+n_{10}}}{\frac{n_{01}}{n_{01}+n_{00}}}. \quad (1)$$

**ROR (Reporting Odds Ratio).**

$$\text{ROR} = \frac{n_{11}/n_{10}}{n_{01}/n_{00}} = \frac{n_{11}n_{00}}{n_{10}n_{01}}. \quad (2)$$

**Intervalos de confianza.** Para  $\log(\text{ROR})$  es común aproximar

$$\text{SE}[\log(\text{ROR})] \approx \sqrt{\frac{1}{n_{11}} + \frac{1}{n_{10}} + \frac{1}{n_{01}} + \frac{1}{n_{00}}}, \quad (3)$$

y construir IC del 95 % como  $\log(\text{ROR}) \pm 1,96 \text{ SE}$ . Se aplica **corrección de Haldane** ( $+\frac{1}{2}$ ) cuando algún conteo es cero.

**IC (Information Component, BCPNN).**

$$\text{IC} = \log_2 \left( \frac{n_{11} N}{(n_{11} + n_{10})(n_{11} + n_{01})} \right), \quad \text{Var}(\text{IC}) \approx \frac{1}{(\ln 2)^2} \left( \frac{1}{n_{11}} - \frac{1}{n_{11} + n_{10}} - \frac{1}{n_{11} + n_{01}} + \frac{1}{N} \right).$$

(4)

**EBGM (opcional).** La *Empirical Bayes Geometric Mean* incorpora *shrinkage* hacia la media global, estabilizando razones con conteos bajos. Requiere ajuste de hiperparámetros (p.ej., mediante *Gamma-Poisson*).

### 3.3. Ajustes metodológicos clave

- **Deduplicación:** mantener la última `version` por `caseid`; excluir duplicados históricos.
- **Rol del fármaco:** diferenciar **PS** (*Primary Suspect*), **SS** (*Secondary Suspect*), **C** (concomitante). Análisis principal: **PS**.
- **Normalización:** mapear a ingrediente activo; estandarizar eventos a términos MedDRA preferidos.
- **Sesgos:** *under-reporting*, *notoriety* y cambios regulatorios; mitigación vía estratificación y análisis temporal.
- **Temporalidad:** cortes trimestrales; *nowcasting* para reportes tardíos; detección de cambio (CUSUM/estadísticos de *scan*).

## 4. Metodología

### 4.1. Datos y Esquema FAERS

**Fuentes.** Extractos trimestrales (ASCII/XML) con tablas principales: **DEMO** (demografía), **DRUG** (medicamentos), **REAC** (eventos), **INDI** (indicaciones).

**Llaves.** `caseid` identifica el caso; `primaryid` identifica el reporte; `version` permite deduplicación temporal.

**Variables mínimas.** Sexo, edad (estandarizada a años), país, rol del fármaco, fecha de recepción, término MedDRA, nombre del fármaco.

### 4.2. Implementación Algorítmica

1. **Ingesta:** descarga y lectura de archivos; conversión a un *data lake* (`parquet/duckdb`).
2. **Limpieza:** deduplicación por `caseid/version`; filtrado **PS**; estandarización de unidades/edades.
3. **Unión y conteos:** enlace **DRUG**–**REAC** por `primaryid`; construcción de  $(D, A)$  y totales del resto  $(n_{10}, n_{01}, n_{00})$ .

4. **Desproporcionalidad:** cálculo de PRR, ROR, IC; IC95 % mediante aproximaciones normales; Haldane si hay ceros.
5. **Temporal:** series trimestrales por ( $D, A$ ); suavizado opcional (media móvil); **tendencias** (Mann–Kendall) y **rupturas** (Bai–Perron).
6. **Prioritización:** reglas (umbral en  $PRR \geq 2$ ,  $ROR\ IC95\ \% > 1$ ,  $\#casos \geq 3$  y  $persistencia \geq 2$  trimestres); ranking por severidad (eventos **serious**).
7. **Visualización:** barras top- $k$ , *sparklines* temporales, *forest plots* por estrato; tabla interactiva con filtros (sustancia, evento, sexo, edad).
8. **Validación cualitativa:** revisión manual de casos; comparación con etiquetado de seguridad (trabajo futuro, ver §9).

### 4.3. Evaluación del Desempeño

- **Sanity checks:** replicar señales canónicas (p.ej., eventos con *Boxed Warning*).
- **Sensibilidades:** variar umbrales; analizar PS vs SS; estratos demográficos.
- **Eficiencia:** tiempo de ejecución por trimestre/año; uso de memoria; escalamiento a 5–10 años.

### 4.4. Reproducibilidad y Calidad

- **Control de versiones** (git) y **entornos** (conda/poetry).
- **Data dictionary** y **esquemas** (tablas base y derivadas).
- **Pruebas** unitarias para funciones clave (deduplicación, conteos, IC).
- **Registros** (*logs*) y **metadatos** (fecha de descarga, versión FAERS).

## 5. Resultados Esperados

- **Dataset** limpio/documentado con series trimestrales de PRR/ROR/IC por ( $D, A$ ).
- **Tablas** Top-20 por clase terapéutica, con  $\#casos$ , IC95 % y persistencia.
- **Figuras** principales: barras top- $k$ ; evolución temporal de señales; *forest plots* por estrato.
- **Tablero interactivo** (Dash/Streamlit) para exploración.
- **Informe técnico** reproducible (notebook + Makefile/pyproject).

## 6. Herramientas y Tecnologías

- **Lenguaje:** Python (pandas, numpy, scipy, statsmodels).
- **Visualización:** matplotlib, plotly.

- **Almacenamiento:** duckdb/sqlite; archivos parquet.
- **Opcional:** lifelines (temporal), dash/streamlit (tablero).

## 7. Consideraciones Éticas y Limitaciones

- **No inferir causalidad:** FAERS es un sistema pasivo con sesgos; las señales son *hipótesis* que requieren evaluación clínica/regulatoria.
- **Privacidad:** trabajar sólo con datos públicos y anonimados; no intentar reidentificar.
- **Sesgos de reporte:** variación en calidad/completitud; cambios por notoriedad o regulación.

## 8. Plan de Trabajo y Cronograma

1. **Semana 1–2:** Ingesta, exploración y **deduplicación** (script base, pruebas).
2. **Semana 3–4:** Construcción de  $(D, A)$ , conteos y **PRR/ROR/IC** con IC95 %.
3. **Semana 5:** **Series temporales**, tendencias y rupturas.
4. **Semana 6:** **Prioritización** y **tablero** mínimo viable.
5. **Semana 7:** Validación, sensibilidades y **documentación**.

## 9. Trabajo Futuro y Publicación

- **Vincular con etiquetado (SPL/DailyMed):** minería de texto para detectar cuándo aparecen nuevas advertencias y si siguen picos en FAERS.
- **Modelado Bayesiano (EBGM):** comparación sistemática con PRR/ROR/IC para señales raras.
- **Manuscrito corto:** sección de métodos y caso de estudio por clase terapéutica; discusión de implicaciones regulatorias.

## 10. Bibliografía breve

Literatura base de desproporcionalidad (PRR/ROR/IC) y documentación técnica de FAERS/MedDRA/FDA. (Se ampliará con referencias específicas en la versión final del informe.)