

PROYECTO DE APRENDIZAJE AUTOMÁTICO

Tema: Detección temprana de situaciones de trata de personas (foco en Tierra del Fuego)

Modelado supervisado y priorización con umbral por PR (Argentina 2020–2024)

Resumen ejecutivo

Se desarrolló un sistema para priorizar posibles casos de trata a partir de registros 2020–2024 (7.848 filas, 26 columnas). Se construyó robustamente la etiqueta es_trata y se aplicó un flujo con split temporal, búsqueda de umbral por curva Precision–Recall, calibración de probabilidades, backtesting rolling-origin, e interpretabilidad (Permutation Importance y SHAP).

Propuesta operativa. Se recomienda: Logistic Regression con interacciones + umbral 0.335 (elegido por PR con recall≥0.80). En test: Precision 0.561 · Recall 0.978 · F1 0.713 · ROC-AUC 0.623. Alternativa si se prioriza F1/ROC: HistGradientBoosting calibrado @0.396 (Precision 0.562 · Recall 0.958 · F1 0.708 · ROC-AUC 0.659 · AP 0.685). El backtesting mensual muestra promedios estables (P 0.648 · R 0.679 · F1 0.648). Se adjunta pipeline y plantilla de inferencia.

Problema, objetivo y alcance

- **Objetivo**: priorizar intervenciones con mayor probabilidad de corresponder a **trata** (es_trata=1).
- Uso esperado: ranking/priorización para equipos de respuesta temprana.
- Alcance: todo el país (TDF como foco exploratorio, no exclusivo).
- Supuestos clave: consistencia temporal de criterios de carga; sesgos operativos mitigados vía calibración y monitoreo.

Datos y preparación

- **Forma final**: 7.848 registros · 26 variables (ver results/ para perfiles).
- **Nulos (top)**: p.ej. consultante_como_conocio_la_linea 6.806; fechas derivadas sin nulos operativos.
- **Balance**: es_trata=1 54% (4.241) / 0 46% (3.607).
- Limpieza: estandarización de categorías/fechas; eliminación de 5 filas sin etiqueta válida.
- Ingeniería: derivaciones de año/mes/día/semana/trimestre, mes seno/cos, banderas (es_fin_semana, es_anonima), IDs geográficos y orígenes de institución.

Cambios aplicados a la base original (trazabilidad)

Este bloque documenta explícitamente las modificaciones que se hicieron sobre el dataset bruto previo al modelado.

Modificaciones manuales declaradas por el equipo

- Eliminación de columna: hora_ingreso → motivo: la columna estaba completamente vacía (sin datos en todas las filas), por lo que no aportaba información y generaba ruido.
- Construcción de etiqueta binaria: es_trata → reglas definidas y auditadas (ver Sección 3). Esta variable es la objetivo del modelado.
- Compleción de columnas casi vacías (detallado por campo):
 - consultante_provincia

Reglas: 1) si existe provincia_indec_id, **mapear** al nombre oficial INDEC; 2) normalizar strings (lowercase, sin tildes, trim); 3) corregir variantes frecuentes (p.ej. $caba \leftrightarrow ciudad$ autonoma de buenos aires); 4) cuando no hay fuente confiable, asignar **sin_descripcion**.

Ejemplo antes→después: "C.A.B.A." → "ciudad autonoma de buenos aires".

consultante_localidad

Reglas: 1) si consultante_localidad está vacío y hay consultante_provincia válida + localidad en texto libre, **estandarizar**; 2) homogenizar variantes (acentos, mayúsculas); 3) si no se puede recuperar, **sin_descripcion**.

Ejemplo antes→después: "Río Gránde" → "rio grande".

consultante_nacionalidad

Reglas: 1) consolidar sinónimos/errores frecuentes (p.ej., Arg, $Argentina \rightarrow$ "argentina"); 2) pasar a minúsculas y sin tildes; 3) cuando no hay dato confiable, **sin_descripcion**.

Ejemplo antes→después: "BOLÍVIA" → "bolivia".

Controles y trazabilidad

- Se generaron tablas de frecuencias antes/después por cada campo y un reporte de nulos; quedaron en results/.
- En los pasos del pipeline, cualquier imputación adicional se ajusta sólo con TRAIN para evitar fuga.

Otras transformaciones generales

• Normalización de strings (lowercase, sin tildes), homogeneización de provincias/localidades y mapeos de nacionalidad.

• Derivación de **año/mes/día/semana/trimestre**, componentes cíclicos de mes (sin/cos), banderas (es_fin_semana, es_anonima), y uso de IDs geográficos cuando estaban disponibles.

Impacto y control de fuga

- Las decisiones de eliminación/imputación **no generan fuga**: se aplican antes del split o con información exclusiva de **train** en los pasos del pipeline.
- Se mantiene la trazabilidad: snapshot del bruto + notebook de limpieza reproducible y tablas de nulos.

QA y construcción de es_trata

- Chequeos de consistencia y distribución temporal/espacial.
- Respaldo visual en figs: barras por año/mes/trimestre y heatmaps provincia×trimestre.

EDA temporal (2020–2024)

- Intervenciones por año: 2020→2024 con crecimiento, pico 2024 (~769).
- Tasa anual de trata ~0.48-0.56 (estable/ligero aumento).
- Serie mensual final exportada: outputs/serie_mensual_final.csv.
 - Figuras: figs/serie_mensual_final_total.png, figs/serie_mensual_final_positivos.png, figs/serie_mensual_final_tasa.png.
- Backups: tablas mensuales y trimestrales en results/.

EDA espacial (Top-K)

- Provincias con más intervenciones (Top): Buenos Aires, CABA, Santa Fe, Córdoba, Tucumán, etc.
- **Top por tasa**: La Rioja, Tierra del Fuego, San Luis, San Juan... (cautela por N).
- Localidades: concentración en Buenos Aires y CABA; ranking y tasas (mín. 5 casos).
- Nacionalidades: mayoría Argentina; ranking de tasas con N mínimo.

Pruebas χ² (variable × es_trata)

- consultante_nacionalidad χ^2 =148.79 (p<1e-22); consultante_provincia χ^2 =126.01 (p<1e-15); consultante_localidad χ^2 =499.58 (p<1e-8); es_anonima χ^2 =46.51 (p<1e-11); mes χ^2 =20.74 (p≈0.036); temporada χ^2 =7.34 (p≈0.119).
- Se adjuntan tablas con **%fila / %col** por variable.

Metodología de validación y modelado

- Split temporal (sin fugas): train/valid/test por fechas; transformaciones fit sólo en train.
- Optimización del umbral: por curva Precision-Recall, con restricción recall ≥ 0.80.
- Calibración: Isotónica/Platt según modelo; evaluación por Brier score y curva de calibración.
- Backtesting temporal (rolling origin mensual): 2020-07→2024-12; reporte por mes y promedio final.
- **Pipelines** persistidos y reproducibles; semillas fijas.

Modelos evaluados (resumen)

- Logistic Regression (base) @0.328 (PR): P 0.559 · R 0.951 · F1 0.704 · AP 0.667 · ROC-AUC 0.628.
- **Logistic Regression** + **interacciones** (temporada×anonimato, provincia×anonimato, nacionalidad×temporada) @0.335:
 - P 0.561 · R 0.978 · F1 0.713 · ROC-AUC 0.623.
- HistGradientBoosting (calibrado) @0.396: P 0.562 · R 0.958 · F1 0.708 · ROC-AUC 0.659 · AP 0.685.
- Notas: RandomForest simple descartado (recall pos=0 @0.50 en test pequeño).
- **Comparativas**: CV/Holdout y tuning guardados en results/ (tablas y figuras ROC/PR/CM).

Calibración de probabilidades

- Mejora de **Brier** y alineamiento visual tras calibración.
- **Umbral operativo recomendado**: 0.335 (LogReg+interacciones) · alternativo 0.396 (HGB calibrado).
- Persistencia: mejor_pipeline_calibrado.pkl + best_threshold_calibrado.json.

Backtesting temporal (rolling origin)

- Promedios: Precision 0.648 · Recall 0.679 · F1 0.648.
- Tabla completa por período en notebook; últimos meses 2024-11/12 con F1 ~0.72-0.78.

Interpretabilidad

- **Permutation Importance (HGB)**: variables temporales (trimestre, mes_cos), origen_institucion y señales operativas sobresalen.
- SHAP: destaca edad_aparente, componentes temporales y ubicación.
- Figuras y CSV en results/ y figs/.

Foco Tierra del Fuego (TDF)

- **n=13 registros** (tablas en results/ y gráficos TDF en figs/).
- Con LogReg+interacciones y mismo umbral (0.335): n=30 (corrida específica), Precision 0.733 · Recall 1.00 · F1 0.846 interpretar con cautela por bajo N.
- Recomendación: usar modelo general con recalibración provincial y monitoreo.

Inferencia

- Plantilla con columnas esperadas: results/inferencia template columns.csv.
- **Demo** desde X_test: results/inferencia_DEMO_desde_Xtest.csv (idx, proba, pred_label).
- Umbral aplicado según versión: 0.335 (o 0.396 calibrado HGB).

Recomendación final

- Modelo seleccionado para operación: Logistic Regression + interacciones @0.335 (PR).
 - Máximo Recall (0.978) con buena Precision (0.561) y F1 (0.713).
 - o Simple, transparente y barato de mantener.
- Plan B (si se prioriza F1/ROC y calibración): HGB calibrado @0.396.

Riesgos, sesgos y mitigaciones

- Sesgo de reporte (variaciones de carga): mitigar con calibración periódica.
- **Drift** temporal/espacial: monitorear **tasa de positivos**, **Brier**, **PR/F1** por mes y provincia; gatillar **recalibración** si |ΔBrier|>0.03 o caída de recall>5 pp.
- Clases minoritarias por localidad/nacionalidad: umbrales mínimos de N para tasas; evitar conclusiones por microgrupos.

Próximos pasos

- 1. Monitoreo mensual con tablero (series tot/pos/tasa + métricas).
- 2. Recalibración trimestral y por provincia si cambia la casuística.
- 3. Evaluar lags de serie y features operativas adicionales.
- 4. Integrar explicaciones locales (SHAP force) en la vista operativa.

Entregables

- Figuras: ver carpeta figs/ (PR/ROC/CM, heatmaps, Top-K, TDF, series mensuales).
- **Resultados**: métricas, umbrales y tablas en results/.
- Series: outputs/serie_mensual_final.csv.
- **Pipelines**: results/mejor pipeline.pkl, mejor pipeline calibrado.pkl.
- Inferencia demo/plantilla: results/inferencia_DEMO_desde_Xtest.csv, results/inferencia_template_columns.csv.

Contacto / notas: el repo/notebook incluye semillas y paths relativos para reproducción total. Sección de anexos con tablas completas disponible si se requiere.

Anexo A — Trazabilidad de limpieza (antes → después)

Mini-tablas ilustrativas con ejemplos de normalización y referencia a los CSV de auditoría en results/.

A.1 Provincias (mapeo desde provincia_indec_id + normalización)

Ejemplos de corrección

Antes (raw)	Después (normalizado)	Regla aplicada
C.A.B.A.	ciudad autonoma de buenos aires	alias → nombre INDEC
Bs As	buenos aires	alias → nombre INDEC
Neuquén	neuquen	minúsculas + sin tildes

Archivos de respaldo: results/auditoria_provincia_antes.csv, results/auditoria_provincia_despues.csv (frecuencias).

A.2 Localidades (estandarización y fallback)

Ejemplos de corrección

Antes (raw)	Provincia	Después (normalizado)	Regla aplicada
Río Gránde	tierra del fuego	rio grande	quitar tildes + trim
САВА	buenos aires	caba	alias estándar
(vacío)	buenos aires	sin_descripcion	sin fuente confiable

Archivos de respaldo: results/auditoria_localidad_antes.csv, results/auditoria_localidad_despues.csv.

A.3 Nacionalidades (consolidación y categorías)

Ejemplos de corrección

Antes (raw)	Después (normalizado)	Regla aplicada
ARG / Argentina	argentina	consolidar sinónimos
BOLÍVIA	bolivia	quitar tildes
(vacío)	sin_descripcion	sin fuente confiable

Archivos de respaldo: results/auditoria_nacionalidad_antes.csv, results/auditoria_nacionalidad_despues.csv.

A.4 Resumen de nulos (antes → después)

- Bajaron nulos en campos clave:
 - consultante_localidad: 7079 → 6389 (-690; -8,8 pp)
 - \circ consultante_nacionalidad: 6464 \rightarrow 5940 (-524; -6,7 pp)
 - consultante_provincia: 3737 → 3154 (-583; -7,5 pp)
- hora_ingreso: columna eliminada por vacía (ruido).
- *via_ingreso*: ahora visible con 617 nulos (7,86%).
- Resto estable; sin deterioro en variables operativas.

Interpretación breve. Se reducen nulos donde más importa (territorio/identificación), se preserva la trazabilidad y el dataset queda listo para el split temporal, calibración y modelado.

Archivos de respaldo: results/nulos_antes.csv, results/nulos_despues.csv.

Nota: Estas mini-tablas son ilustrativas; los conteos completos y porcentajes están disponibles en los CSV indicados en results/.

