

Fortalecimiento del SAT mediante Machine Learning en la detección de violencia atípica Seminario de Tesis

Juan Diego Heredia Niño

Facultad de Economía Universidad de los Andes

Contenido



- 1. Motivación
- 2. Hechos Estilizados
- 3. Pregunta de Investigación
- 4. Datos
- 5. Metodología



- Contexto en Latinoamérica:
 - Hasta 7.1% del PIB cuando se incluyen efectos intangibles (Londoño & Guerrero, 1999).



- Contexto en Latinoamérica:
 - Hasta 7.1% del PIB cuando se incluyen efectos intangibles (Londoño & Guerrero, 1999).
- Contexto en Colombia:



- Contexto en Latinoamérica:
 - Hasta 7.1% del PIB cuando se incluyen efectos intangibles (Londoño & Guerrero, 1999).
- Contexto en Colombia:
 - Costos directos superan 3% del PIB anual (BID, 2017):
 - Gasto público en seguridad/justicia
 - Costo de victimización (homicidios)
 - Inversiones privadas en protección
 - Encarcelamiento



Contexto en Latinoamérica:

 Hasta 7.1% del PIB cuando se incluyen efectos intangibles (Londoño & Guerrero, 1999).

Contexto en Colombia:

- Costos directos superan 3% del PIB anual (BID, 2017):
 - Gasto público en seguridad/justicia
 - Costo de victimización (homicidios)
 - Inversiones privadas en protección
 - Encarcelamiento

Costos indirectos:

- Productividad: Pérdidas laborales y costos operativos empresariales
- Capital humano: Reducción en inversión educativa y salud
- Instituciones: Deterioro de confianza ciudadana
- Inversión: Menor atracción de IED y planes de expansión



• Erosión multidimensional del bienestar:



- Erosión multidimensional del bienestar:
 - Finanzas públicas:
 - Reducción de ingresos fiscales (salida de empresas + daño a infraestructura)
 - Círculo vicioso: inseguridad o estancamiento o menos bienes públicos



Erosión multidimensional del bienestar:

- Finanzas públicas:
 - Reducción de ingresos fiscales (salida de empresas + daño a infraestructura)
 - ullet Círculo vicioso: inseguridad o estancamiento o menos bienes públicos
- Capital humano:
 - Correlación negativa entre criminalidad y resultados educativos
 - ↑ Brechas de desigualdad (↓ movilidad social)



- Erosión multidimensional del bienestar:
 - Finanzas públicas:
 - Reducción de ingresos fiscales (salida de empresas + daño a infraestructura)
 - ullet Círculo vicioso: inseguridad o estancamiento o menos bienes públicos
 - Capital humano:
 - Correlación negativa entre criminalidad y resultados educativos
 - ↑ Brechas de desigualdad (↓ movilidad social)
 - Cohesión social: Pérdida de confianza institucional + tejido social fracturado



- Erosión multidimensional del bienestar:
 - Finanzas públicas:
 - Reducción de ingresos fiscales (salida de empresas + daño a infraestructura)
 - Círculo vicioso: inseguridad \rightarrow estancamiento \rightarrow menos bienes públicos
 - Capital humano:
 - Correlación negativa entre criminalidad y resultados educativos
 - ↑ Brechas de desigualdad (↓ movilidad social)
 - Cohesión social: Pérdida de confianza institucional + tejido social fracturado

Violencia atípica:



Erosión multidimensional del bienestar:

- Finanzas públicas:
 - Reducción de ingresos fiscales (salida de empresas + daño a infraestructura)
 - Círculo vicioso: inseguridad \rightarrow estancamiento \rightarrow menos bienes públicos
- Capital humano:
 - Correlación negativa entre criminalidad y resultados educativos
 - ↑ Brechas de desigualdad (↓ movilidad social)
- Cohesión social: Pérdida de confianza institucional + tejido social fracturado

• Violencia atípica:

- Episodios abruptos e intensos
- Menor capacidad de respuesta institucional
- Consecuencias críticas:
 - Desplazamiento forzado + Pérdida de vidas
 - Alteración organización socioeconómica/política
 - Trauma colectivo



- ¿Qué es el Sistema de Alertas Tempranas (SAT)?
 - Creado por la Defensoría del Pueblo en 2001
 - Mecanismo institucional para monitorear riesgos del conflicto armado
 - Objetivo: Prevenir violaciones masivas de DDHH y proteger comunidades vulnerables



- ¿Qué es el Sistema de Alertas Tempranas (SAT)?
 - Creado por la Defensoría del Pueblo en 2001
 - Mecanismo institucional para monitorear riesgos del conflicto armado
 - Objetivo: Prevenir violaciones masivas de DDHH y proteger comunidades vulnerables

¿Cómo opera?

- Metodología cualitativa:
 - Recopilación de testimonios, indicadores sociales y observación de campo
 - Verificación humana de fuentes locales
- Productos clave:
 - Informes de Riesgo + Notas de Seguimiento
 - Coordinación con entidades estatales para acción preventiva



Logros y limitaciones:

- Cobertura nacional: 22 departamentos monitoreados (urbano + rural)
- Desafíos operativos:
 - Escalabilidad limitada por métodos manuales
 - Detección tardía de señales no lineales (ej: violencia atípica)
 - Dependencia de articulación interinstitucional



- Logros y limitaciones:
 - Cobertura nacional: 22 departamentos monitoreados (urbano + rural)
 - Desafíos operativos:
 - Escalabilidad limitada por métodos manuales
 - Detección tardía de señales no lineales (ej: violencia atípica)
 - Dependencia de articulación interinstitucional
- Complementar metodologías cualitativas
 - Detección temprana de patrones en datos cuantitativos
 - Priorización automática de zonas críticas
 - Reducción de sesgos en interpretación humana

¿Cómo se puede complementar el SAT usando Machine Learning?



- Violencia atípica: un desafío para métodos tradicionales
 - Factores detonantes: cambios abruptos + variables no observables (ej: tensiones políticas locales)
 - Dificultad para detectar relaciones no lineales entre variables
 - ML como solución: Procesa múltiples fuentes + identifica patrones históricos complejos

¿Cómo se puede complementar el SAT usando Machine Learning?



- Violencia atípica: un desafío para métodos tradicionales
 - Factores detonantes: cambios abruptos + variables no observables (ej: tensiones políticas locales)
 - Dificultad para detectar relaciones no lineales entre variables
 - ML como solución: Procesa múltiples fuentes + identifica patrones históricos complejos
- Lecciones de estudios recientes: Bazzi et al. (2022)
 - Análisis en Colombia e Indonesia con modelos predictivos:
 - Acierto: Identificación precisa de hotspots de violencia crónica
 - Falla: Baja precisión en predicción de brotes nuevos
 - Implicación clave: Combinar ML con análisis cualitativo del SAT

Determinantes de la Violencia en Colombia



- ¿Por qué estudiar los determinantes?
 - Entender las causas subyacentes es clave para:
 - Diseñar modelos predictivos robustos (ej: ML + SAT)
 - Priorizar variables en análisis de riesgo
 - Evitar soluciones simplistas o descontextualizadas
- Enfoque integrado: Levitt & Rubio (2000); Bourguignon et al. (2003)
 - Factores estructurales (largo plazo):
 - Desigualdad, debilidad institucional, economías ilegales
 - Incentivos económicos (corto plazo):
 - Rentas ilícitas, control de recursos, alta impunidad

Determinantes de la Violencia en Colombia



- Factores estructurales críticos:
 - Debilidad institucional:
 - Bonilla (2009): 75 % de homicidios no resueltos en zonas rurales
 - Desigualdad socioeconómica:
 - Bourguignon et al. (2003): +1% desempleo juvenil \rightarrow +0.8% homicidios

Incentivos económicos y choques externos:

- Bonanzas de commodities:
 - Dube & Vargas (2013): +10 % precio petróleo \rightarrow +6.5 % violencia
- Narcotráfico:
 - Angrist & Kugler (2008): Regiones con coca tienen 3x más masacres

Enfoque Analítico del Estudio



Perspectiva de violencia: Seguridad pública

Enfoque Analítico del Estudio



Perspectiva de violencia: Seguridad pública

- Incidencia de grupos armados y criminales:
 - Economías ilícitas
 - Control territorial
 - Confrontación armada

Enfoque Analítico del Estudio



Perspectiva de violencia: Seguridad pública

- Incidencia de grupos armados y criminales:
 - Economías ilícitas
 - Control territorial
 - Confrontación armada
- Impacto de la violencia:
 - Vida cotidiana de la población
 - Gobernanza local
 - Estabilidad institucional

Presencia de Grupos Armados



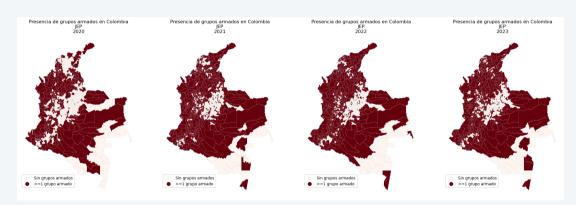


Figura: Expansión de grupos armados por municipios en Colombia, 2020-2023

Fuente: Elaboración propia

Presencia de Grupos Criminales



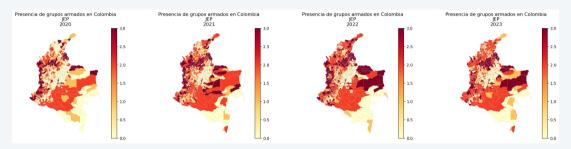


Figura: Cantidad de grupos armados por municipios en Colombia, 2020-2023

Fuente: Elaboración propia

¿Qué definimos por violencia?



¿Qué definimos por violencia?



Índice de Violencia Agregada (IACV)

- Componentes (Municipal y trimestral por 100,000 hab.):
 - Homicidio, extorsión, secuestro, terrorismo, masacres
- Ponderación por gravedad legal (Código Penal):

Delito	Pena (años)	Peso (%)
Homicidio	19.0	17.04
Extorsión	11.5	10.31
Secuestro	16.0	14.35
Terrorismo	15.0	13.45
Masacres	50.0	44.84

• Propósito: Medida de seguridad pública agregada

¿Qué otros tipos de violencia definimos?



¿Qué otros tipos de violencia definimos?



Índice de Amedrentamiento (IA)

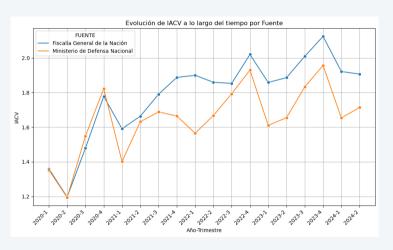
- Componentes (Municipal y trimestral por 100,000 hab.):
 - Amenazas
 - Tentativas de asesinato y atentados
 - Desplazamiento forzado
 - Hostigamiento
- Propósito: Medir clima de miedo

Índice de Gobernanza Criminal (IGC)

- Componentes (Municipal y trimestral por 100,000 hab.):
 - Confinamientos
 - Retenes ilegales
 - Paros armados
 - Extorsión
- Propósito: Medir control territorial



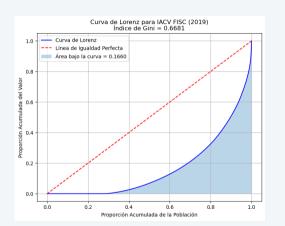


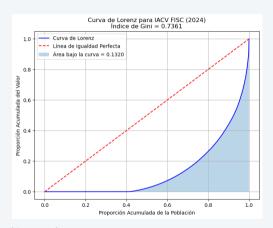


Fuente: Elaboración propia

Distribución de la violencia en Colombia



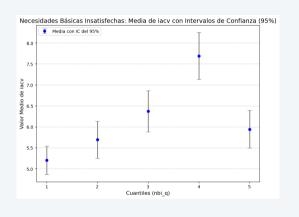


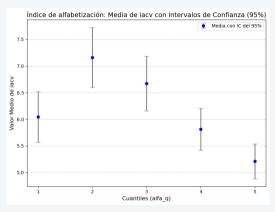


Fuente: Elaboración propia

Vulnerabilidad municipal a la violencia







Fuente: Elaboración propia



Pregunta de Investigación

¿El uso de Machine Learning para pronosticar violencia atípica mejorará la precisión y sensibilidad del pronóstico en comparación con las alertas tempranas de la Defensoría?

¿Qué entendemos por Violencia Atípica?



Criterio basado en desviación estándar: Bazzi et al.(2022):

Definición

La **violencia atípica** se define como aquella que supera el umbral de **1 desviación estándar** del promedio de los últimos **3 años**.

Problema de Clasificación Binaria



- Decisión operativa: Atípico (1) vs No atípico (0)
 - Más eficiente que predicción continua para el SAT
- Ventajas clave:
 - Manejo de desbalance:
 - Reponderación de clases
 - Sobremuestreo controlado
 - Optimización de umbrales: Ajuste para maximizar F1-Score





Precisión:

- "No mover recursos innecesariamente"
- Minimiza la cantidad de veces que pronostíco violencia atípica y no ocurre
- Costo de fallar: Desgaste institucional + gasto inútil



• Precisión:

- "No mover recursos innecesariamente"
- Minimiza la cantidad de veces que pronostíco violencia atípica y no ocurre
- Costo de fallar: Desgaste institucional + gasto inútil

Sensibilidad:

- "No dejar pasar ningún evento crítico"
- Minimiza la cantidad de veces que no pronostíco violencia atípica y ocurre
- Costo de fallar: Pérdida de vidas + crisis humanitaria



• Precisión:

- "No mover recursos innecesariamente"
- Minimiza la cantidad de veces que pronostíco violencia atípica y no ocurre
- Costo de fallar: Desgaste institucional + gasto inútil

Sensibilidad:

- "No dejar pasar ningún evento crítico"
- Minimiza la cantidad de veces que no pronostíco violencia atípica y ocurre
- Costo de fallar: Pérdida de vidas + crisis humanitaria

• F1-Score:

• Balance entre eficiencia y protección



Precisión:

- "No mover recursos innecesariamente"
- Minimiza la cantidad de veces que pronostíco violencia atípica y no ocurre
- Costo de fallar: Desgaste institucional + gasto inútil

Sensibilidad:

- "No dejar pasar ningún evento crítico"
- Minimiza la cantidad de veces que no pronostico violencia atípica y ocurre
- Costo de fallar: Pérdida de vidas + crisis humanitaria

• F1-Score:

• Balance entre eficiencia y protección

Precisión

$$P = \frac{\mathsf{VP}}{\mathsf{VP} + \mathsf{FP}}$$

Sensibilidad

$$S = \frac{\text{VP}}{\text{VP} + \text{FN}}$$

F1-Score

$$F1 = 2 \times \frac{P \times S}{P + S}$$



Datos

Fuentes de Datos



Los datos de violencia provienen de tres fuentes principales:

- Fiscalía General de la Nación: Registros mensuales de homicidio, extorsión, secuestro, terrorismo y masacres a nivel municipal, mensual (2014-2024).
- Ministerio de Defensa Nacional: Serie histórica de los mismos delitos con mayor cobertura temporal a nivel municipal, mensual(1997-2024)
- Jurisdicción Especial para la Paz (JEP): Datos sobre presencia de grupos armados y eventos violentos (2017-2024), incluyendo desplazamientos, hostigamientos y paros armados.

Fuentes de Datos



Para analizar la relación entre violencia y factores estructurales, se integran:

- Panel Municipal del CEDE (2005-2023): Información demográfica, socioeconómica e institucional, como pobreza, acceso a servicios y programas para víctimas.
- Cultivos ilícitos de coca (1999-2023, Observatorio de Drogas de Colombia):
 Financiación de grupos armados y la dinámica del conflicto.
- Luminosidad nocturna (VIIRS Nighttime Light) (2012-2023): Indicador proxy de actividad económica local.



Metodología

Modelo Teórico: Clasificación Binaria



Aprendizaje Supervisado: Clasificación Binaria

$$y = f(X)$$

Modelo Teórico: Clasificación Binaria



Aprendizaje Supervisado: Clasificación Binaria

$$y = f(X)$$

Función de probabilidad:

$$y_t = \begin{cases} 1 & \text{si IACV}_t \geq \bar{X} + \sigma \text{ (atípico)} \\ 0 & \text{si IACV}_t < \bar{X} + \sigma \text{ (normal)} \end{cases}$$



Objetivo

Estimar P(y=1|X) para activar alertas tempranas con \uparrow precisión y \uparrow sensibilidad



Objetivo

Estimar P(y=1|X) para activar alertas tempranas con \uparrow precisión y \uparrow sensibilidad

• Variables explicativas X:



Objetivo

Estimar P(y=1|X) para activar alertas tempranas con \uparrow precisión y \uparrow sensibilidad

- Variables explicativas X:
 - Factores estructurales:
 - Desigualdad, presencia estatal, economías ilegales, empleo, presencia grupos armados, educación, ubicación, etc.



Objetivo

Estimar P(y=1|X) para activar alertas tempranas con \uparrow precisión y \uparrow sensibilidad

- Variables explicativas X:
 - Factores estructurales:
 - Desigualdad, presencia estatal, economías ilegales, empleo, presencia grupos armados, educación, ubicación, etc.
 - Rezagos temporales de violencia:
 - IACV. IGC e IA

Enfoques de Machine Learning: Elastic Net y Random Forest



1. Elastic Net

- Qué hace:
 - Regresión lineal con penalización combinada L1 (Lasso) y L2 (Ridge)
- Ventaja:
 - Selección automática de variables y reducción de sobreajuste

2. Random Forest

- Qué hace:
 - Ensamble de múltiples árboles de decisión
- Ventaja:
 - Maneja alta dimensionalidad y reduce el sobreajuste

Enfoques de Machine Learning: XGBoost y LSTM



3. XGBoost

Qué hace:

 Boosting con n iteraciones + regularización

Ventaja:

- Similar a Random Forest
- Eficiencia con datos desbalanceados
- Tratamiento de valores nulos

4. Redes LSTM

Qué hace:

 Modela dinámicas temporales de forma más efectiva que métodos tradicionales

Ventaja:

 Detecta patrones temporales críticos

	Logit	Lasso	Elastic Net	Random Forests
% Acierto	0.720374	0.720309	0.720296	0.853565
Sensibilidad	0.743353	0.743425	0.743425	0.603754
Especificidad	0.707203	0.707058	0.707038	0.996758
AUC	0.811302	0.811277	0.811276	0.897908
Relación FP/TP	0.687167	0.687439	0.687488	0.009368
Relación FN/TP	0.345255	0.345125	0.345125	0.656304

Cuadro: Comparación de modelos: métricas de desempeño

¡Gracias!

Referencias



- Banco Interamericano de Desarrollo. (2017). Los costos del crimen y la violencia. Banco Interamericano de Desarrollo. https://doi.org/10.18235/0006383
- Bazzi, S., Blair, R. A., Dube, O., Gudgeon, M., & Peck, R. (2022). The promise and pitfalls of conflict prediction: Evidence from Colombia and Indonesia. The Review of Economics and Statistics, 104(6), 1246-1262. https://doi.org/10.1162/rest_a_01172
- Bourguignon, F., Núñez, J., & Sánchez, F. (2003). What part of the income distribution does inequality affect crime? The case of Colombia.
 Documento CEDE, Universidad de los Andes.
- Dube, O., & Vargas, J. F. (2013). Commodity price shocks and civil conflict: Evidence from Colombia. Review of Economic Studies, 80(4), 1384-1421. https://doi.org/10.1093/restud/rdt009
- Feldmann, A., & Hinojosa, V. (2009). Terrorism in Colombia: Logic and sources of a multidimensional and ubiquitous phenomenon. Terrorism and Political Violence, 21(1), 42-61. https://doi.org/10.1080/09546550802544694
- Levitt, S., & Rubio, M. (2000). Understanding crime in Colombia and what can be done about it. Documento de trabajo, Universidad de Chicago/Fedesarrollo.
- Londoño, J. L., & Guerrero, R. (1999). Violencia en América Latina: Epidemiología y costos. Banco Interamericano de Desarrollo.
- Mejía, D., & Restrepo, P. (2011). The economics of the war on illegal drug production and trafficking. Documento CEDE, Universidad de los Andes.
- Rubio, M. (2003). El rapto de la pesca milagrosa: Breve historia del secuestro en Colombia. Documentos CEDE No. 2003-36, Universidad de los Andes.
- Sánchez, F., & Chacón, M. (2005). Conflicto, Estado y descentralización: Disputa armada por el control local, 1974-2002. Documento CIDER/Universidad de los Andes - LSE.