

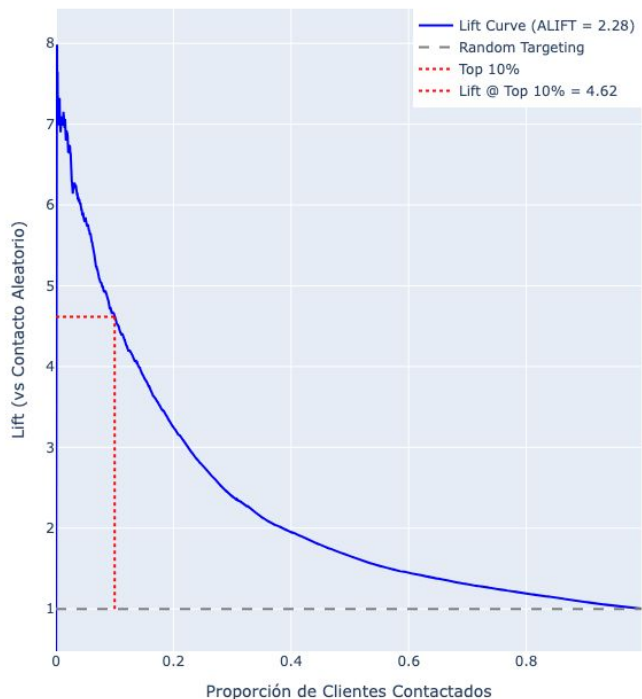
Contexto

El objetivo es pronosticar si un cliente suscribe un depósito a plazo y así, **priorizar a los clientes más propensos a convertir.**

Métricas Clave	
AUC (Area Under Curve)	Cumulative Lift Curve
Evalúa la capacidad de discriminación global del modelo.	Refleja el beneficio acumulado de priorizar contactos basados en el modelo
Es independiente del desbalance de clases ($\approx 12\%$ positivos).	Es una manera de medir el retorno esperado sobre el contacto.
0.8058	0.7714

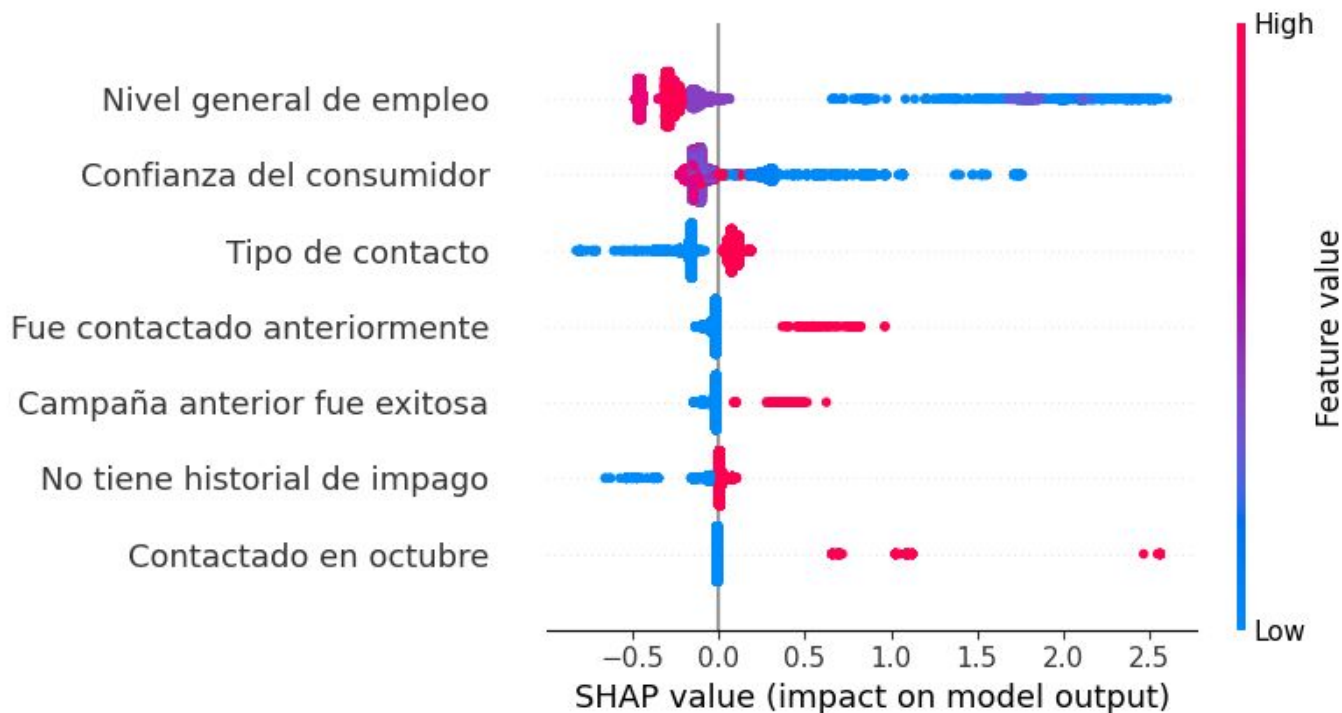
Impacto del modelo HGB Classifier en el negocio

Lift Curve with ALIFT and Top 10% Highlighted



- El modelo es en promedio un **128% más efectivo** que contactar al azar.
- Contactando solo al **10% más alto**, se obtiene **4.6 veces** más suscriptores que con targeting aleatorio.
- El modelo tiene un **80.56% de probabilidad** de asignar un puntaje más alto a un cliente que sí contrataría, comparado con uno que no.

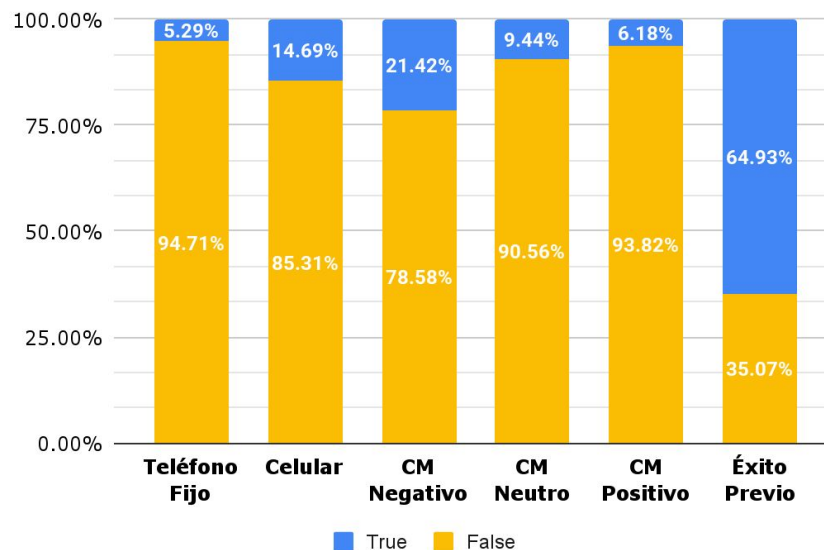
Principales características que afectan la suscripción



¿Qué clientes tienen mayor probabilidad de contratar?

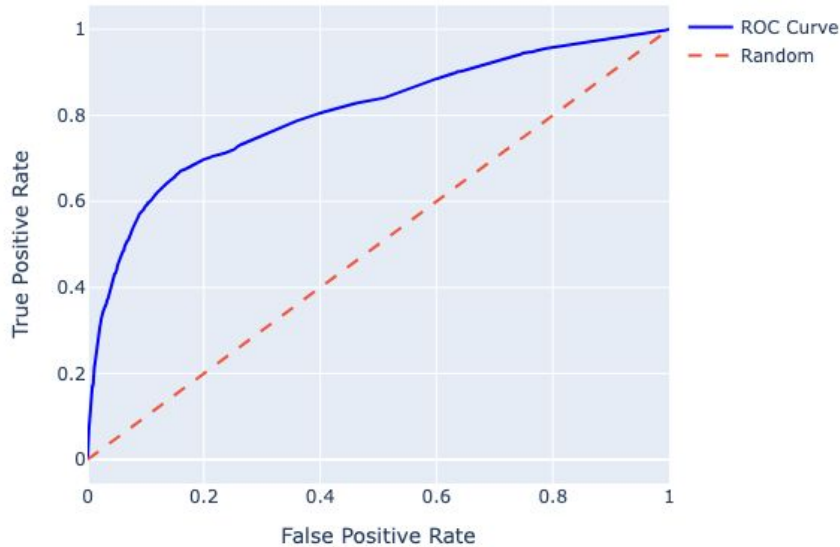
1. Clientes una memoria positiva o disposición previa.
2. Contexto macroeconómico de bajo empleo o incertidumbre.
3. Clientes contactados por celular

Proporción de Suscripción Según Medio, Contexto Macroeconómico e Historial



Propuesta de Uso en Marketing

ROC Curve (AUC = 0.8058)



- Segmentación proactiva: Prioriza clientes con alta probabilidad de conversión.
- Optimización de campañas: Enfoca esfuerzos en meses, canales y perfiles con mayor efectividad.
- Personalización del mensaje: Adapta la comunicación según el contexto y perfil para mejorar respuesta.