## CallMeMaybe |

Identificación de operadores ineficaces y oportunidades de mejora

Presentado por: I.S.C. & Data - Analyst > Dan Levi Menchaca Bedolla

danlevimb@gmail.com

30/sep/2025

# Roadmap



## 1) Resumen ejecutivo

#### ¿Qué solicitó el cliente?

- 1. Realizar un análisis en base al comportamiento de las llamadas que permita identificar los operadores menos eficaces.
- 2. Estructurar un tablero dinámico (dashboard) que permita conocer el comportamiento de las llamadas que se realizan (entrantes & salientes).

### ¿Qué se realizó?

- 1. Un análisis exploratorio de datos (EDA) y reglas robustas por cliente para marcar ineficacia (percentiles y mínimos de volumen). Pruebas de hipótesis (Mann-Whitney, Kruskal-Wallis, Spearman).
- 2. Dashboard interactivo con histogramas y filtros para conocer el comportamiento de las llamadas.

### Hallazgos:

- Un subconjunto de operadores concentra una proporción desmedida de llamadas perdidas postasignación dentro de sus clientes.
- Las llamadas externas esperan mucho más que las internas (sin impacto significativo real).
- El plan tarifario del cliente tiene muy poca relación con las diferencias en pérdidas postasignación.
- Las llamadas en espera (pre-asignación) y las perdidas (post-asignación) se comportan de forma independiente.

## Recomendaciones (a grosso modo):

- Integrar mecanismos más eficientes de supervisión (Coaching/QA) dirigido a operadores marcados (guiones, adherencia, tiempos de respuesta).
- Realizar ajustes de enrutamiento de llamadas, turnos en franjas con espera alta (priorización en externas).
- Analizar y determinar adecuaciones en futuras iteraciones al tablero.
- Revisar y adecuar las métricas de desempeño y KPI de los operadores.

## 2) Contexto y solicitud del cliente

**Contexto:** CallMeMaybe enruta llamadas entrantes, salientes e internas entre múltiples operadores de cada cliente.

**Solicitud:** Identificar operadores menos eficaces y proveer herramientas para conocer el comportamiento de las llamadas.

### Criterios para considerar a un operador ineficiente:

# Pérdidas post-asignación elevadas

Cantidad de llamadas en las que el cliente cuelga tras asignarse al operador.

Percentil - 80

# Alta espera en línea del cliente con el operador

El tiempo de la llamada atendiendo al cliente demora mucho.

Percentil - 80

### Baja actividad saliente

El operador no realiza la misma cantidad de llamadas que el promedio de los demás operadores.

Percentil - 20

#### □ Notas:

- Los criterios se determinaron en base al promedio de desempeño de todos los operadores analizados.
- La pérdida pre-asignación no es atribuible al operador, ya que es comportamiento general del call center.

## 3) Datos y supuestos clave

#### Fuentes y estructura

- Fuentes: telecom\_dataset\_us.csv, telecom\_clients\_us.csv.
- Grano: día-operador; unión por user\_id.
- wait\_time = total\_call\_duration call\_duration (≥0).
- Segmento estadísticamente confiable para el análisis: últimos 28 días (modificable)

#### Filtros de calidad

- Criterio para determinar el período de análisis efectivo:
  - Volumen mínimo por operador: ≥20 entrantes asignadas, ≥10 contestadas, ≥7 días activos.
- Normalización por cliente: percentiles P80 (perdidas / en espera) y P20 (salientes).



## 4) Estrategia y plan de trabajo

### Análisis y Exploración de Datos (EDA)

Analizar datos, estructura, calidad y distribuciones (duración, espera, perdidas).

### Métricas agrupadas por operador

Crear percentiles y marcajes (alta tasa de pérdida de llamadas, espera alta, pocas llamadas salientes en promedio).

### Hipótesis y pruebas

Probar hipótesis planteadas (Ver 7)

#### Recomendaciones

Plan de acción (ver 9)

## Métricas diarias por operador

Crear mediciones a nivel operador tales como: Llamadas contestadas, perdidas (post-asignación), alto tiempo de espera de clientes, baja cantidad de llamadas salientes.

#### Criterios de ineficacia

Definir (en base a los datos)

(Missed\_post ≥ P80 y Avg\_wait ≥ P80) o

(Missed\_post ≥ P80 y salientes bajo

#### **Dashboard**

Tour y operación del tablero y sus filtros (Ver 6)

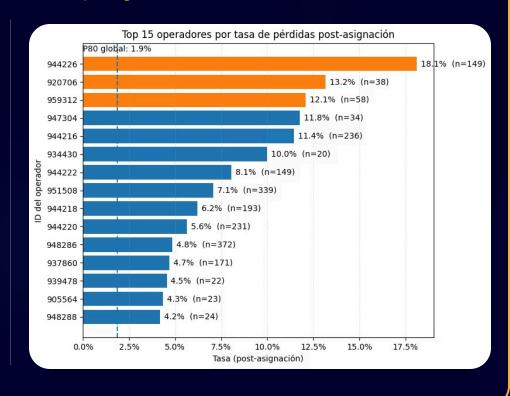
## 5) Hallazgos del EDA (destacados)

1

## Top 15 operadores más ineficientes

La ineficiencia está **altamente concentrada**: con un **P80 global de 1.9%**, varios operadores del *top 15* alcanzan **10–18%** (hasta ~9× el umbral).

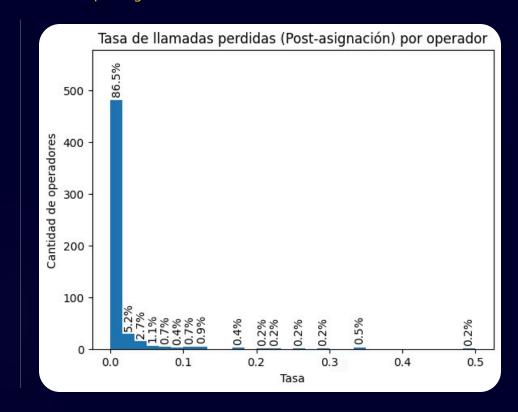
▼ !Mira aquí la gráfica!



## ⚠ Llamadas perdidas asignadas a operadores

La gran mayoría sí responde las llamadas que son asignadas, nada nuevo bajo el sol.

▼ !Mira aquí la gráfica!

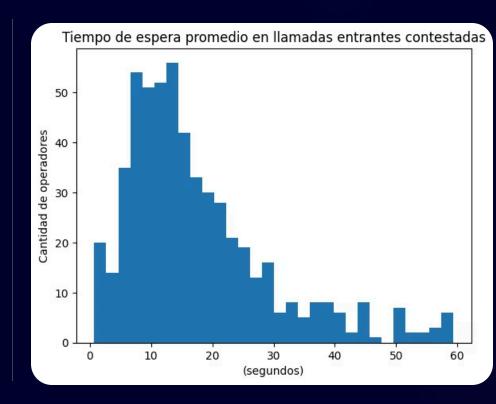


3

## Tiempo de espera (contestadas)

¿Esperarías más de 30 segundos en que el operador conteste tu llamada? La mayoría de operadores tardan aprox. 15.

▼ !Mira aquí la gráfica!



4

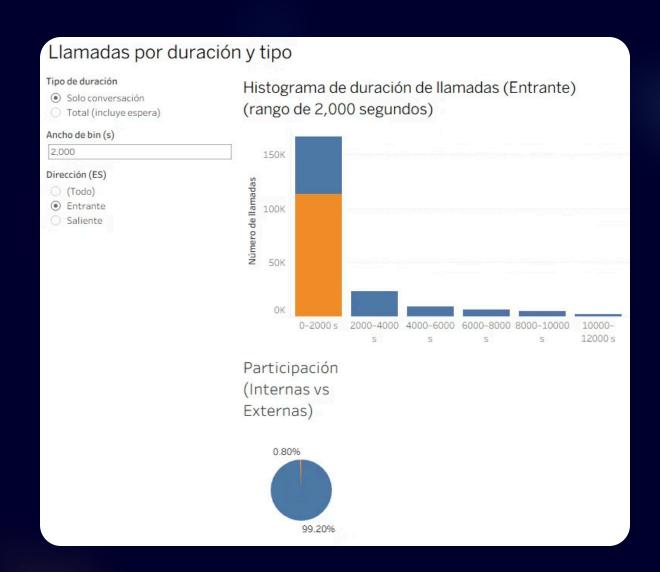
## i Tiempo de espera (pre-asignación)

Antes de ser asignado a un operador, el cliente debe esperar en línea. Los datos existen para determinar ese aspecto, sin embargo estamos en modo cacería.

## 6) Dashboard interactivo

### ¿Cómo operar el tablero? (instrucciones)

- Filtro "Dirección (ES)": alterna Entrante / Saliente (recomendado: Entrante para foco de ineficacia).
- Fecha: Se usan los últimos 28 días (período justo de comparación entre operadores).
- Parámetro "Tipo de duración": Solo conversación vs Total (incluye espera).
- Parámetro "Ancho de bin (s)": Controla el rango en segundos del histograma.
- Pie Interna/Externa: clic en un segmento para filtrar toda la vista.
- Lectura del histograma: Eje X = duración (seg); Eje Y = cantidad de llamadas (ponderado por calls count);
- Uso sugerido: localizar top operadores con altas asignaciones perdidas y/o espera alta y profundizar por cliente.



## 7) Hipótesis planteadas

1

¿La espera en llamadas entrantes contestadas difiere entre internas vs externas?

Entrantes contestadas: Mann-Whitney p =  $3.408 \times 10^{-6} \Rightarrow$  rechazamos H<sub>0</sub>. Cliff's  $\delta$  = -0.185 (pequeño): internas tienden a menor espera que externas.

Implicación: priorizar SLA en externas (routing/turnos).

2

¿El plan tarifario del cliente se asocia con la tasa de llamadas perdidas post-asignación?

Nivel operador: Kruskal-Wallis H=1.376, p=0.5026  $\Rightarrow$  no hay diferencias por tarifa.  $\epsilon^2 \approx 0$  (efecto nulo).

**Implicación:** foco en operación (no en plan).

3

¿Existe relación entre la tasa de perdidas post-asignación y el ambiente pre-asignación?

Nivel cliente: Spearman  $\rho$ =-0.169, p=0.01013  $\Rightarrow$  relación negativa pequeña.

**Implicación:** tratar pre y post como frentes distintos; evitar inferir causalidad.

③ Para conocer el detalle, mira el Jupyter Notebook <u>\$14\_Executive.ipynb</u> dentro de los entregables.

## 8) Conclusiones



## ¿Quiénes son los operadores con desempeño crítico?

Todos aquellos operadores que excedan el percentil 80 global (1.9%) debe prestárseles especial atención. (Gráfica de Top 15 operadores por tasa de pérdidas post-asignación)



## ¿Qué explica la variación?

No la tarifa; se debe principalmente a cuestión operativa (enrutamiento, distribución de cargas, adherencia).



## ¿Dónde priorizar?

Mantenimiento al Scoreboard, métricas de desempeño, evaluación e incentivos de productividad, franjas con espera alta.



### ¿Cómo se monitorea?

Jugar con el tablero y sus filtros por dirección/fecha para conocer las condiciones de las llamadas.



## 9) Recomendaciones y plan de acción



### Short-fix (2-4 semanas)

- Coaching/QA a operadores marcados (scripts, tiempos de respuesta, adherencia).
- 2. Routing para balancear carga entre operadores y priorizar externas.
- Alertas en Tableau (missed\_post > P80 o avg\_wait > P80 por >3 días).



#### Mid-fix (4-8 semanas)

- 1. Rebalanceo de turnos en franjas críticas (según histograma y cola).
- 2. Revisar reglas de llamadas salientes esperadas por operador y definir metas.
- 3. Prueba A/B de mensajes / IVR para reducir abandono pre-asignación.



### Long-fix(1–3 meses)

- Playbook de supervisión + comités de revisiones periódicas.
- Integrar score de desempeño (QA) y encuestas de satisfacción del cliente (NPS) para priorizar y reconocer desempeño integral.

**Impacto esperado:** Reducción en la tasa de llamadas perdidas post-asignación y menores tiempos de respuesta en contestar, reduciendo con ello el porcentaje de operadores marcados.

## 10) Riesgos y limitaciones

### **Datos agregados**

Los datos se presentan acumulados, no por llamada individual: %>20s exacto no observable; por lo que usamos promedios / percentiles.

#### .

Volumen mínimo

Aplicado para evitar falsos positivos.

## Comparabilidad entre clientes

Mitigada con percentiles por cliente.

### Correlación ≠ causalidad

Cambios operativos deben validarse (A/B o monitoreo).



## 11) Próximos pasos



### Operaciones / Supervisión

- 1. Reforzar supervisión y coaching a operadores con desempeño crítico.
- 2. Monitoreo y reasignación de cargas de trabajo para operadores que denoten saturación.



#### Analítica

- 1. Mantenimiento y adecuaciones al tablero y generación de alertas.
- 2. Seguimiento (sugerido quincenal) de KPIs,



#### Dirección

- 1. Validar criterios de ineficacia para considerar umbrales en nuevas revisiones.
- 2. Autorizar el roadmap para las pruebas controladas para mejorar los KPIs con riesgo acotado.

# 12) Entregables

i Descarga el set de entregables <u>aquí</u>

Archivo	Descripción	¿Para qué?	Uso
s14_operadores_ineficaces_metrics.csv	Nivel operador, ventana de análisis	Ranking, focos y seguimiento de mejora por operador	Ordenar por ineffective y tasas; filtrar por cliente
s14_queue_context_por_cliente.csv	Contexto de lista de espera, nivel cliente	Entender abandono pre- asignación (no atribuible a operador)	Separar causas de espera vs operador
S14_ExecutiveView.html	Presentación web del análisis realizado	Conocer el detalle del trabajo realizado	
S14_Executive.ipynb	Código fuente (Phyton) del trabajorealizado	Base para próximos análisis	Abrir en Jupyter Notebook / VSCode
requirements.txt	Librerías para ejecutar el paquete	El paquete pueda ejecutarse correctamente	