test

December 6, 2023

# 1 EVALUACIÓN TÉCNICA

#### 1.1 Introducción

Este documento resume el proceso y los resultados de la evaluación técnica para el cargo de Analista en la Unidad de Inteligencia de Datos del Centro de Estudios del Ministerio de Educación. El propósito de esta evaluación es analizar la desvinculación de estudiantes en establecimientos particulares subvencionados y entender las dinámicas detrás de estos fenómenos.

# 1.2 Fundamentos y Metodología

La evaluación se basa en el análisis de dos conjuntos de datos proporcionados: Rendimiento 2022 y Matrícula Oficial 2023. Las siguientes bibliotecas y herramientas de Python fueron utilizadas para procesar y analizar los datos:

- Pandas: para la manipulación y limpieza de los datos.
- Numpy: para operaciones numéricas.
- Matplotlib y Seaborn: para la visualización de datos.

El código adjunto en el archivo IPYNB/PY y script.py contiene todos los pasos de la carga, limpieza, transformación y análisis de los datos.

Se entiende como alumno desvinculados de establecimientos particulares subvencionados alumnos que no renuevan su mátricula entre el año 2022 y 2023 en el algún establecimiento particular subvencionado.

En el codigo se utiliza la siguiente condición:

Se filtra y quita los "4tos medios" o grados similares que se encuentra promovidos, para tener la información más limpia y no abultar la desvinculación.

### 1.3 Procesamiento de Datos y Cálculo de Desvinculación

Se crea script donde se procesan los datos.

Se agregan las siguientes columnas:

- count\_disengaged: El número de estudiantes desvinculados durante el periodo 2022-2023.
- count\_matricula: La cantidad de estudiantes matriculados en el año 2023.
- matricula\_teorica: La suma de count\_matricula y count\_disengaged, reflejando la cantidad total de estudiantes que estaban matriculados o se desvincularon.
- tasa\_disengaged: Tasa de desvinculación, es la proporción de count\_disengaged sobre matricula teorica.

```
[1]: from script import read_data_statics
stats = read_data_statics()
```

#### 1.4 Análisis de Datos

El análisis realizado identificó las tasas de desvinculación de estudiantes por región y por cada uno de los establecimientos. Los resultados se presentan en tablas y gráficos correspondientes.

```
[2]: #Stats for rbd-establishment stats.get("RBD").get("stats")
```

[2]:	RBD	NOM_RBD_x	COD_REG_RBD_x
0	45	COLEGIO ITALIANO SANTA ANA	15
1	50	COLEGIO ADVENTISTA DE ARICA	15
2	52	LICEO BICENTENARIO DOMINGO SANTA MARIA	15
3	56	COLEGIO SAN MARCOS DE ARICA	15
4	60	COLEGIO ALEMAN DE ARICA	15
•••	•••		•••
550	l 42154	ESCUELA HOSPITALARIA ENTRE VALLES	4
550	2 42158	INSTITUTO APRENDER ALERCE	10
550	3 42161	ESCUELA ESPECIAL PARA NIÑOS CON AUTISMO NUESTR	5
550	42166	CEIA INAPEWMA PUERTO LIMACHE	5
550	42168	COLEGIO PAIHUEN LA SERENA	4
	NOV 50		

	NOM_REG_RBD_A_x	count_disengaged	count_matricula	matricula_teorica	\
0	AYP	100	940	1040	
1	AYP	28	547	575	
2	AYP	451	4088	4539	
3	AYP	41	1027	1068	
4	AYP	45	1043	1088	
•••	•••	•••	•••	•••	
5501	. COQ	0	1	1	

	5502	LAGOS		0	253	253
	5503	VALPO		0	35	35
	5504	VALPO		0	36	36
	5505	COQ		0	179	179
	tasa	_disengage	d			
	0	0.0961538				
	1	0.0486956				
	2	0.0993610				
	3	0.0383895				
	4	0.0413602	9			
		•••	•			
	5501		0			
	5502		0			
	5503	(	0			
	5504	(	0			
	5505	(	0			
	[5506 rows	x 8 column	ns]			
[3]:	#Stats for	regions				
	stats.get(	"REG").get	("stats")			
[3]:	COD_RE	G_RBD NOM_	REG_RBD_A_x cour	nt_disengaged NO	M_REG_RBD_A_y	\
	0	1	TPCA	5594	TPCA	
	1	2	ANTOF	3431	ANTOF	
	2	3	ATCMA	1418	ATCMA	
	3	4	COQ	8167	COQ	
	4	5	VALPO	21944	VALPO	
	5	6	LGBO	7593	LGB0	
	6	7	MAULE	8225	MAULE	
	7	8	BBIO	12249	BBIO	
	8	9	ARAUC	13156	ARAUC	
	9	10	LAGOS	9982	LAGOS	
	10	11	AYSEN	1356	AYSEN	
	11	12	MAG	946	MAG	
	12	13	RM	79195	RM	
	13	14	RIOS	4895	RIOS	
	14	15	AYP	3668	AYP	
	15	16	NUBLE	3351	NUBLE	
	count_r	matricula	matricula_teorio		~	
	0	57410	6300	0.08878	801	
	1	48774	5220	0.06572	167	
	2	21386	2280	0.06218	207	
	3	101977	11014	0.07414	:839	

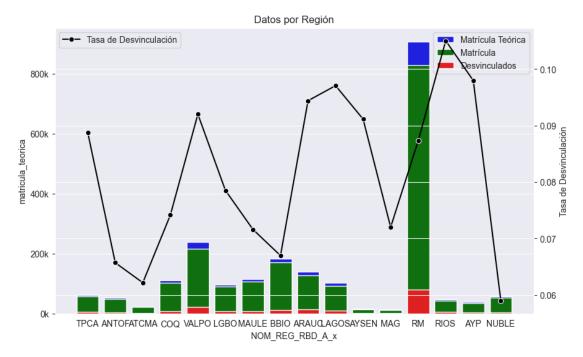
0.09200607

5	89104	96697	0.07852364
6	106635	114860	0.07160892
7	170624	182873	0.06698091
8	126219	139375	0.09439283
9	92863	102845	0.09705868
10	13523	14879	0.09113516
11	12191	13137	0.07201035
12	828119	907314	0.08728511
13	41723	46618	0.10500236
14	33771	37439	0.09797270
15	53412	56763	0.05903493

# 1.4.1 Grafico por Región

```
[4]: import matplotlib.pyplot as plt
     import matplotlib.ticker as ticker
     import seaborn as sns
     # Supongamos que este es tu DataFrame
     df = stats.get("REG").get("stats")
     # Configuración para un gráfico más grande
     fig, ax1 = plt.subplots(figsize=(10, 6))
     # Graficar 'matricula_teorica'
     sns.barplot(x='NOM_REG_RBD_A_x', y='matricula_teorica', data=df, color='blue',
      ⇔label='Matrícula Teórica', ax=ax1)
     # Graficar 'matricula'
     sns.barplot(x='NOM_REG_RBD_A_x', y='count_matricula', data=df, color='green',_
      ⇔label='Matrícula', ax=ax1)
     # Graficar 'desvinculados'
     sns.barplot(x='NOM_REG_RBD_A_x', y='count_disengaged', data=df, color='red', u
      ⇔label='Desvinculados', ax=ax1)
     ax1.yaxis.set_major_formatter(ticker.FuncFormatter(lambda y, pos: '{:.0f}k'.
      \hookrightarrowformat(y/1000)))
     # Crear un segundo eje Y para la tasa de desvinculación
     ax2 = plt.gca().twinx()
     sns.lineplot(x='NOM_REG_RBD_A_x', y='tasa_disengaged', data=df, ax=ax2,__
      ⇔color='black', label='Tasa de Desvinculación', marker='o')
     # Añadir leyenda
     plt.legend(loc='upper left')
```

```
# Títulos y etiquetas
plt.title('Datos por Región')
plt.xlabel('Región')
plt.ylabel('Cantidad')
ax2.set_ylabel('Tasa de Desvinculación')
plt.show()
```



#### 1.5 Totales Nacionales

```
[5]: totales = stats.get("REG").get("totales")
totales.transpose()
```

Teniendo en cuenta la desvinculación, en este contexto, se refiere a los estudiantes que no continuaron su educación en algún establecimiento particular subvencionado en el año siguiente.

Los datos proporcionados muestran una panorámica de la desvinculación de estudiantes en distintas regiones de establecimientos particulares subvencionados. El análisis se centra en el número de estudiantes desvinculados, la matrícula real, la matrícula teórica y la tasa de desvinculación en cada región.

### 1.5.1 Desvinculación por Región

El número de estudiantes desvinculados (count\_disengaged) y la tasa de desvinculación (tasa\_disengaged) varían considerablemente entre las regiones, lo que sugiere diferencias en la retención de estudiantes en los establecimientos particulares subvencionados. Algunos puntos destacados son:

- La Región de los Rios (RIOS), Arica y Parinacota (AYP), los Lagos (LAGOS), la Araucania (ARAUC), Valparaiso (VALPO) y Aysen (AYSEN) destacan con las tasas más altas, alcanzando un 10.50%, 9.79%, 9.70%, 9.44%, 9.20%, 9.11%. Este indicador sugiere que casi uno de cada diez estudiantes se desvincula, lo que podría señalar desafíos únicos en retención que ameritan una atención particular. Lo cual puede incidir varios factores entre estos como la necesidad económica y estudiantes que se mueven a otros establecimientos que no pertenecen a particulares subvencionados.
- La Región de Ñuble (NUBLE) muestra la tasa más baja de desvinculación con un 5.90%, lo que sugiere una mayor efectividad en mantener a los estudiantes dentro del sistema educativo de esa área. Este resultado podría ser reflejo de políticas educativas exitosas o de un contexto socioeconómico favorable que facilita la continuidad escolar.
- La tasa promedio de desvinculación a través de todas las regiones se sitúa en un término medio, con regiones como Antofagasta (ANTOF) y Atacama (ATCMA) mostrando tasas de desvinculación por debajo del promedio, lo que puede evidenciar un entorno educativo más estable o una menor incidencia de factores que propician la desvinculación.

#### 1.5.2 Desvinculación por Establecimiento

- Desvinculación por Establecimiento: La cantidad de estudiantes desvinculados varía significativamente entre los establecimientos, lo que podría indicar diferencias en la capacidad de retención de cada colegio. Por ejemplo, el Liceo Bicentenario Domingo Santa María (Arica) tiene un número alto de desvinculados (739), lo que podría requerir una investigación más profunda para entender las causas.
- Tasa de Desvinculación: La tasa de desvinculación también varía, con el Colegio Italiano Santa Ana (Arica) mostrando una tasa relativamente alta (0.200680), mientras que el Colegio San Marcos de Arica (Arica) tiene una tasa más baja (0.055198). Esto puede reflejar la eficacia de las políticas de retención de estudiantes o el impacto de factores externos como el cambio socioeconómico en la región.

# 1.6 Conclusiones

Finalmente, analizando los datos disponibles, podemos concluir lo siguiente: Las regiones con altas tasas de desvinculación, como los Rios (RIOS) y la Araucanía (ARAUC), podrían beneficiarse significativamente de programas de intervención diseñados para abordar los factores particulares que inciden en estas cifras. Estos programas deberían ser personalizados, basándose en un entendimiento cabal de las causas locales de desvinculación, para que sean eficaces en mejorar la retención de estudiantes.

Por otro lado, regiones como Ñuble, Atacama y Antofagasta, que exhiben tasas más bajas de desvinculación, proporcionan una excelente oportunidad para el análisis y la identificación de prácticas y políticas exitosas. La comprensión de las estrategias que han resultado efectivas en estas áreas

puede ofrecer patrones replicables que, una vez adaptados, podrían aplicarse en otras regiones para fortalecer la permanencia estudiantil.

En aquellos establecimientos con tasas altas de desvinculación, es prioritario identificar las causas subyacentes específicas que contribuyen a este fenómeno. Esto permitirá el desarrollo de programas de apoyo dirigidos, estrategias de intervención temprana y, si se requiere, la mejora de la calidad educativa y del entorno escolar.

Consolidar como política educativa la adopción de enfoques basados en la evidencia es fundamental. Entender los éxitos de los establecimientos con bajas tasas de desvinculación permitirá construir puentes de colaboración con aquellos que necesitan implementar y mejorar sus estrategias de retención estudiantil. Este enfoque colaborativo, lejos de ser un simple intercambio, puede ser una fuente de innovación y un medio para compartir recursos valiosos. Más aún, fomenta una cultura de mejora continua, la cual es esencial para abordar la desvinculación de manera efectiva y sostenible.