## Análisis Regional de la Influencia de Factores Socioeconómicos en los Resultados de la Prueba Saber 11 en Colombia (Segundo Semestre 2019)

Juan David Bocanegra<sup>1</sup>, María José Castillo<sup>2</sup>, Luisa Guevara<sup>3</sup>, Aura León<sup>4</sup>

 $\label{eq:def:Dpto.} Dpto. \ de \ Matemáticas \\ Universidad \ Externado \ de \ Colombia \\ Pregrado \ Ciencia \ de \ Datos \\ Curso \ de \ Bases \ de \ Datos \\ Bogotá, \ Colombia \\ \{^1juan.bocanegra,^2maria.castillo7,^3luisa.guevara2, \ ^4aura.leon\} @est.uexternado.edu.co$ 

November 22, 2023

## Contents

1	Intr	roducción	9				
2	2.1 2.2 2.3 2.4 2.5	acterísticas del proyecto de investigación que hace uso de Bases de Datos  Título del proyecto de investigación	4 4 4				
3	Ref	lexiones sobre el origen de datos e información	Ę				
	3.1	¿Cuál es el origen de los datos e información?	Ę				
	3.2	¿Cuales son las consideraciones legales o eticas del uso de la información?					
	3.3	¿Cuales son los retos de la información y los datos que utilizara en la base de datos en terminos de la calidad y la consolidación?					
	3.4	¿Qué espera de la utilización de un sistema de Bases de Datos para su proyecto?					
4	Dise	Diseño del Modelo de Datos del SMBD (Sistema Manejador de Bases de Datos)					
	4.1	Características del SMBD (Sistema Manejador de Bases de Datos) para el proyecto	6				
	4.2	Diagrama modelo de datos	6				
	4.3	Imágenes de la Base de Datos	7				
	4.4	Código SQL - lenguaje de definición de datos (DDL)	8				
	4.5	Código SQL - Manipulación de datos (DML)	10				
	4.6	Código SQL + Resultados: Vistas					
	4.7	Código SQL + Resultados: Triggers	15				
	4.8	Código SQL + Resultados: Función 1	16				
	4.9	Código SQL + Resultados: Procedimientos Almacenados $\dots \dots \dots$					
5		es de Datos No-SQL	19				
	5.1	Diagrama Bases de Datos No-SQL	19				
	5.2	SMBD utilizado para la Base de Datos No-SQL	24				

6	Aplicación de ETL (Extract, Transform, Load) y Bodega de Datos				
	6.1 Ejemplo de aplicación de ETL y Bodega de Datos	25			
	6.1.1 Explicación del Código	25			
	6.2 Automatización de Datos	26			
	6.3 Integración de Datos	26			
7	Próximos pasos (Tercera entrega)	27			
8	Lecciones aprendidas (Tercera entrega)	28			
9	Referencias Bibliográficas	29			

## 1 Introducción

Colombia siempre ha querido mejorar la calidad educativa además de garantizar un acceso equitativo a la educación de todos los niveles, esto por medio de la creación de políticas socioeconómicas, para mejorar la calidad de vida y el desarrollo del país. A pesar de esto, el rendimiento académico de los estudiantes sigue siendo una preocupación, ya que los datos tanto a nivel nacional como a nivel internacional muestran que los colombianos enfrentan dificultades académicas.

Teniendo esto en cuenta, el Instituto Colombiano para el Fomento de la Educación Superior (ICFES) ha tenido un papel fundamental, ya que llevan acabo evaluaciones que aunque no capturan todos los aspectos del conocimiento y habilidades de los estudiantes, sigue siendo la principal herramienta para evaluar la calidad educativa, el rendimiento académico y a su vez es un evaluador del desempeño alcanzado por los colegios.

El presente trabajo se enfoca en el análisis regional de la influencia de factores sociales, personales e institucionales en los resultados obtenidos por los estudiantes colombianos en la prueba Saber 11 en el segundo semestre de 2019. Utilizando metodologías de análisis descriptivo, exploratorio e inferencial, se pretende examinar el impacto de variables como el estrato socioeconómico, el género, la etnia, entre otros, en los resultados académicos. El análisis detallado de los factores que afectan el rendimiento académico, realizado en este trabajo, contribuirá a una comprensión más profunda de los desafíos educativos y proporcionará evidencia empírica relevante para informar las políticas educativas futuras.

## 2 Características del proyecto de investigación que hace uso de Bases de Datos

#### 2.1 Título del proyecto de investigación

Análisis Regional de la Influencia de Factores Socioeconómicos en los Resultados de la Prueba Saber 11 en Colombia (Segundo Semestre 2019)

#### 2.2 Objetivo general

Examinar el impacto de variables como el estrato socioeconómico, el género, la etnia, entre otros, en los resultados académicos de la prueba Saber 11 en el segundo semestre de 2019 a nivel nacional, abarcando todas las regiones de Colombia.

#### 2.2.1 Objetivos específicos

- Evaluar la dependencia entre el estrato socioeconómico de los estudiantes y sus resultados en la prueba Saber
   11.
- Observar diferencias en los resultados de la prueba Saber 11 según el género de los estudiantes.
- Distinguir el impacto de la etnia en los puntajes de la prueba Saber 11 y explorar diferencias entre grupos étnicos.
- Estudiar cómo variables institucionales, como el tipo de colegio, afectan el rendimiento en la prueba Saber 11.
- Comparar puntajes en la prueba Saber 11 para identificar diferencias regionales significativas.

#### 2.3 Alcance

Se llevará a cabo un estudio a nivel nacional, abarcando todas las regiones de Colombia para obtener una visión completa y representativa de la educación en el país. La muestra de datos se obtuvo de un número considerable de estudiantes que participaron en la prueba Saber 11 2019-2, lo que asegura la fiabilidad de los resultados.

En términos metodológicos, el proyecto emplea diversas técnicas, como análisis descriptivo, exploratorio e inferencial, lo que permitirá un análisis profundo de la relación entre los factores mencionados y los resultados académicos. Estas herramientas estadísticas serán fundamentales para identificar patrones y tendencias en los datos recopilados.

Es relevante destacar que los resultados de este proyecto tienen una gran importancia tanto en el ámbito académico como en la formulación de políticas educativas en Colombia. Los hallazgos proporcionarán información esencial para guiar el diseño de estrategias educativas más efectivas y abordar las disparidades presentes en el sistema educativo del país.

#### 2.4 Pregunta de investigación

¿Cómo influyen los factores sociales, personales e institucionales, como el estrato socioeconómico, el género y la etnia en los resultados académicos de la prueba Saber 11, tomando como referencia los resultados del segundo semestre de 2019 a nivel nacional, abarcando todas las regiones de Colombia?

#### 2.5 Hipótesis

Para comprender la dependencia entre los puntajes y varios factores en las diferentes regiones colombianas, se tendrá un enfoque específico en comparar la región andina con otras, dado que se sostiene que la región andina, debido a sus mayores niveles de presencia estatal, calidad de vida, acceso educativo, menor discriminación, y menor incidencia de problemas asociados a áreas rurales, podría demostrar puntajes superiores en comparación con otras regiones.

## 3 Reflexiones sobre el origen de datos e información

#### 3.1 ¿Cuál es el origen de los datos e información?

Es una base de datos anonimizada suministrada por el Instituto Colombiano para la Evaluación de la Calidad de la Educación (ICFES) cuya extracción fue de Datos Abiertos Colombia. Constituida por 546.000 filas y 82 columnas, esta información se deriva de los cuestionarios de las pruebas Saber, las cuales emplean la metodología del Ítem TRI, que permite construir una escala histórica de medición entre periodos, garantizando comparabilidad. Con esta información se construye el índice de nivel socioeconómico (INSE), el cual permite caracterizar a la población de una manera integral, donde se pretende representar la posición económica o estatus socioeconómico.

#### 3.2 ¿Cuales son las consideraciones legales o eticas del uso de la información?

El manejo y uso de esta información está sujeto a consideraciones éticas y legales fundamentales. Se garantiza la confidencialidad y la privacidad de los datos de los estudiantes, ya que la base de datos se encuentra anonimizada para proteger la identidad de cada individuo. Además, se sigue la normativa de protección de datos y se respeta la legislación vigente, incluyendo el habeas data. Cualquier análisis o divulgación de resultados se realizará cumpliendo con los principios éticos y legales que rigen la investigación académica y estadística, asegurando así el respeto a los derechos y la integridad de los participantes.

# 3.3 ¿Cuales son los retos de la información y los datos que utilizara en la base de datos en terminos de la calidad y la consolidación?

Los retos en la base de datos del ICFES 2019 incluye garantizar la precisión y consistencia de la información, abordar la complejidad de los datos y lidiar con variables faltantes, como las regiones, que deben clasificarse desde los datos de departamentos. El enfoque incluye procesos de limpieza y validación, documentación detallada y una planificación para la mejora continua en la gestión de datos y el modelo de datos relacionales, asegurando la calidad de los datos para análisis e investigación.

#### 3.4 ¿Qué espera de la utilización de un sistema de Bases de Datos para su proyecto?

En el Sistema de Gestión de Bases de Datos (SMBD), se busca mejorar la agilidad y eficiencia en la gestión de datos, lo que permite ahorrar tiempo gracias a sus mecanismos de consultas rápidas. Esto evita problemas como la duplicación e inconsistencia de datos, lo que podría afectar la integridad de la información. Además, brinda un mayor control sobre las actualizaciones, garantizando el control de acceso a los datos y facilitando la generación automática de informes profesionales.

# 4 Diseño del Modelo de Datos del SMBD (Sistema Manejador de Bases de Datos)

#### 4.1 Características del SMBD (Sistema Manejador de Bases de Datos) para el proyecto

Dado que se utilizó SQL como lenguaje de consulta, se opto por Oracle Database como Sistema de Gestión de Bases de Datos (SMBD) debido a varias razones. En primer lugar, Oracle es reconocido por su capacidad de escalar y gestionar grandes conjuntos de datos. Además, Oracle ofrece un sólido soporte para SQL, proporcionando extensiones y características avanzadas que serán valiosas para el análisis. También ofrece un conjunto completo de herramientas, incluyendo Oracle SQL Developer, que facilitará el desarrollo, la administración y el análisis de datos en la base de datos Oracle, razón por la cuál será implementado. Además, Oracle tiene una reputación de confiabilidad y estabilidad como uno de los principales proveedores de bases de datos en el mundo, lo que brinda una gran confianza en su capacidad para llevar a cabo el análisis de manera efectiva.

#### 4.2 Diagrama modelo de datos

En esta sección, se presenta el Modelo Lógico y el Modelo Relacional de la base de datos que se ha diseñado para nuestro proyecto. Estos modelos son esenciales para comprender la estructura de la base de datos y cómo se relacionan las entidades y atributos.

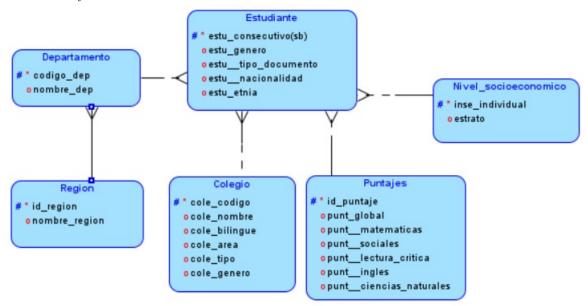


Figure 1: Modelo Lógico de la Base de Datos

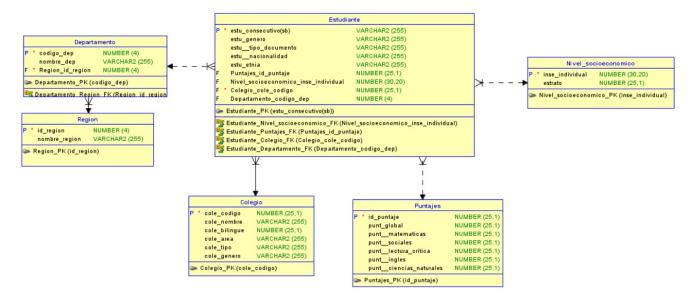


Figure 2: Modelo Relacional de la Base de Datos

#### 4.3 Imágenes de la Base de Datos

Inicialmente se realizó una limpieza, se quitaron los valores nulos y para un mejor manejo de los datos se dejó todo en minúscula, como el análisis será por regiones se crea una nueva columna de caracter númerica que tomara valores entre 1-7 donde cada número representa una región o si es extranjero . A continuación, se muestran estas imágenes para brindar una vista más detallada de nuestra base de datos.

COLE_COD_DANE_SEDE	COLE_NOMBRE_SEDE	COLE_BILINGUE	COLE_NATURALEZA	COLE_GENERO
147707000156	col dptal antonio bruges carmona	n	oficial	mixto
311001105383	gimn san angelo	-	no oficial	mixto
113001001719	institucion educativa promocion social de c/gena.	n	oficial	mixto
111001107069	col virginia gutierrez de pineda (ins educ dist)	-	oficial	mixto
111001094897	cent educ dist palermo cedip	n	oficial	mixto
		1		
105440000131	i. e. san jose	n	oficial	mixto
311848000596	gimnasio ingles campestre	n	no oficial	mixto
181001000041	santa teresita	-	oficial	mixto
368872000051	colegio eliseo pinilla rueda	n	oficial	mixto
111001015172	cent educ dist alejandro obregon	n	oficial	mixto

Figure 3: Tabla Colegios

Para la primera tabla se tuvo en cuenta las columnas relacionadas con la entidad Colegio como código dane, nombre del colegio y algunas características como si este es bilingüe, mixto o privado.

U_TIPODOCUMENTO	ESTU_NACIONALIDAD	ESTU_ETNIA	COLE_COD_DANE_SEDE	ESTU_INSE_INDIVIDUAL	COLE_COD_DANE_SEDE	ID_PUNTAJE	CODIGO_DEP
ti	colombia	-	147707000156	50.9421557404314	147707000156	0.0	47
ti	colombia		311001105383	59.767864431576	311001105383	1.0	11
ti	colombia	-	113001001719	50.7642383644749	113001001719	2.0	13
ti	colombia	ninguno	111001107069	45.7791353123516	111001107069	3.0	11
ti	colombia		111001094897	52.9109464277177	111001094897	4.0	11
cc	colombia		105440000131	47.5807720132296	105440000131	NaN	05
ti	colombia	-	311848000596	57.406418472062	311848000596	NaN	11
ti	colombia		181001000041	71.2254308010465	181001000041	NaN	81
ti	colombia	-	368872000051	38.1334451267846	368872000051	NaN	68
ti	colombia	-	111001015172	49.7833058735661	111001015172	NaN	11

Figure 4: Tabla Estudiante

Para la siguiente tabla se tuvo en cuenta las columnas relacionadas con la entidad Estudiante la cual es la principal y contiene toda las llaves foráneas, tipo de documento, nacionalidad, si pertenece a alguna etnia, etc.

FAMI_ESTRATOVIVIENDA	ESTU_INSE_INDIVIDUAL
estrato 3	50.9421557404314
estrato 3	59.767864431576
estrato 1	50.7642383644749
estrato 3	45.7791353123516
estrato 3	52.9109464277177
·	
estrato 2	47.5807720132296
estrato 3	57.406418472062
estrato 2	71.2254308010465
estrato 1	38.1334451267846
estrato 3	49.7833058735661

Figure 5: Tabla Nivel socioeconómico

Para la siguiente tabla se tuvo en cuenta las columnas relacionadas con la entidad Nivel socioeconómico, contiene el inse individual de cada estudiante y el estrato.

PUNT_GLOBAL	PUNT_MATEMATICAS	PUNT_SOCIALES_CIUDADANAS	PUNT_LECTURA_CRITICA	PUNT_INGLES	PUNT_C_NATURALES
208	48	30	47	54.0	37
299	65	59	60	63.0	54
299	57	74	66	64.0	41
309	54	73	62	53.0	61
288	57	57	63	52.0	55
360	78	74	76	58.0	65
360	73	67	75	74.0	72
377	83	77	72	72.0	71
278	61	52	59	46.0	54
365	73	71	76	74.0	72

Figure 6: Tabla Puntajes icfes

Para la siguiente tabla se tuvo en cuenta las columnas relacionadas con la entidad Puntajes, contiene el puntaje global y los puntajes individuales de cada materia evaluada.

ID_REGION	NOMBRE REGION	ESTU_CONSECUTIVO
3	caribe	sb11201940031558
1	andina	sb11201940303339
3	caribe	sb11201940255017
1	andina	sb11201940154799
1	andina	sb11201940280831
1	andina	sb11201940195862
1	andina	sb11201940253002
4	orinoquia	sb11201940364767
1	andina	sb11201940210026
1	andina	sb11201940074679

Figure 7: Tabla de Regiones

Para la siguiente tabla se tuvo en cuenta las columnas relacionadas con la entidad Región, contiene 3 columnas, el id de cada región, nombre de la región y el código único de cada estudiante.

## 4.4 Código SQL - lenguaje de definición de datos (DDL)

El código SQL proporcionado se generó a partir de Oracle Modeler después de diseñar el modelo entidad-relación. A continuación, se muestra este código para comprender cómo se crea la estructura de la base de datos, específicamente sus tablas y sus relaciones.

Listing 1: Lenguaje de Definición de Datos

```
1 CREATE TABLE colegio (
2     cole_codigo     NUMBER(25, 1) NOT NULL,
3     cole_nombre     VARCHAR2(255),
4     cole_bilingue     NUMBER(25, 1),
5     cole_area     VARCHAR2(255),
```

```
VARCHAR2 (255),
      cole_tipo
                    VARCHAR2 (255)
      cole_genero
7
s );
10 -- Definir una clave primaria para la tabla colegio
11 ALTER TABLE colegio ADD CONSTRAINT colegio_pk PRIMARY KEY (cole_codigo);
13 -- Crear la tabla departamento
14 CREATE TABLE departamento (
      codigo_dep NUMBER(4) NOT NULL,
16
      nombre_dep VARCHAR2 (255),
      region_id_region NUMBER(4) NOT NULL
17
18 );
19
_{20} -- Definir una clave primaria para la tabla departamento
21 ALTER TABLE departamento ADD CONSTRAINT departamento_pk PRIMARY KEY (codigo_dep);
23 -- Crear la tabla estudiante
24 CREATE TABLE estudiante (
      estu_consecutivo_sb
                                          VARCHAR2 (255) NOT NULL,
25
      estu_genero
                                          VARCHAR2 (255),
26
      estu_tipo_documento
                                          VARCHAR2 (255),
27
      estu_nacionalidad
                                          VARCHAR2 (255),
28
29
      estu_etnia
                                          VARCHAR2 (255),
     puntajes_id_puntaje
30
                                          NUMBER (25, 1),
      nivel_socioeconomico_inse_individual NUMBER(30, 20),
31
                                          NUMBER (25, 1) NOT NULL,
      colegio_cole_codigo
32
      departamento_codigo_dep
                                          NUMBER (4)
33
34);
36 -- Definir una clave primaria para la tabla estudiante
37 ALTER TABLE estudiante ADD CONSTRAINT estudiante_pk PRIMARY KEY (estu_consecutivo_sb);
39 -- Crear la tabla nivel_socioeconomico
40 CREATE TABLE nivel_socioeconomico (
      inse_individual NUMBER(30, 20) NOT NULL,
41
42
      estrato
                     NUMBER (25, 1)
43);
45 -- Definir una clave primaria para la tabla nivel_socioeconomico
46 ALTER TABLE nivel_socioeconomico ADD CONSTRAINT nivel_socioeconomico_pk
47 PRIMARY KEY (inse_individual);
49 -- Crear la tabla puntajes
50 CREATE TABLE puntajes (
      id_puntaje
                                NUMBER (25, 1) NOT NULL,
51
      punt_global
                               NUMBER (25, 1),
52
                               NUMBER (25, 1),
     punt_matematicas
53
     punt_sociales
                               NUMBER (25, 1),
54
     punt_lectura_critica
                               NUMBER (25, 1),
                               NUMBER (25, 1),
56
      punt_ingles
      punt_ciencias_naturales NUMBER(25, 1)
57
58);
59
60 -- Definir una clave primaria para la tabla puntajes
61 ALTER TABLE puntajes ADD CONSTRAINT puntajes_pk PRIMARY KEY (id_puntaje);
63 -- Crear la tabla region
64 CREATE TABLE region (
     id_region
                 NUMBER (4) NOT NULL,
      nombre_region VARCHAR2 (255)
66
67);
```

```
-- Definir una clave primaria para la tabla region
70 ALTER TABLE region ADD CONSTRAINT region_pk PRIMARY KEY (id_region);
   - Agregar restricciones de clave externa (FK)
72
73
  ALTER TABLE departamento
74
      ADD CONSTRAINT departamento_region_fk FOREIGN KEY (region_id_region)
75
      REFERENCES region (id_region);
76
77
  ALTER TABLE estudiante
78
      ADD CONSTRAINT estudiante_colegio_fk FOREIGN KEY (colegio_cole_codigo)
79
      REFERENCES colegio (cole_codigo);
80
81
82 ALTER TABLE estudiante
      ADD CONSTRAINT estudiante_departamento_fk FOREIGN KEY (departamento_codigo_dep)
      REFERENCES departamento (codigo_dep);
85
  ALTER TABLE estudiante
86
      ADD CONSTRAINT estudiante_nivel_socioeconomico_fk
87
      FOREIGN KEY (nivel_socioeconomico_inse_individual)
88
      REFERENCES nivel_socioeconomico (inse_individual);
89
90
91
  ALTER TABLE estudiante
      ADD CONSTRAINT estudiante_puntajes_fk FOREIGN KEY (puntajes_id_puntaje)
92
      REFERENCES puntajes (id_puntaje);
93
```

#### 4.5 Código SQL - Manipulación de datos (DML)

El lenguaje de manipulación de datos (DML) es esencial para agregar registros a las tablas y poblar la base de datos con información. A continuación, una muestra del código SQL utilizado para añadir datos a las tablas correspondientes.

Listing 2: Insertar Datos a COLEGIO

```
1 -- Row 36
2 INSERT INTO COLEGIO (COLE_CODIGO, COLE_NOMBRE, COLE_BILINGUE, COLE_AREA, COLE_TIPO,
3 COLE_GENERO) VALUES (105001012106, 'inst educ juan maria cespedes', 0.0, 'urbano', 'oficial',
4 'mixto'):
5 -- Row 37
6 INSERT INTO COLEGIO (COLE_CODIGO, COLE_NOMBRE, COLE_BILINGUE, COLE_AREA, COLE_TIPO,
7 COLE_GENERO) VALUES (154498000018, 'col jose eusebio caro',0.0, 'urbano', 'oficial', 'mixto');
9 INSERT INTO COLEGIO (COLE_CODIGO, COLE_NOMBRE, COLE_BILINGUE, COLE_AREA, COLE_TIPO,
10 COLE_GENERO) VALUES (108758000015, 'institucion educativa francisco jose de caldas', 0.0,
'urbano', 'oficial', 'mixto');
12 -- Row 39
13 INSERT INTO COLEGIO (COLE_CODIGO, COLE_NOMBRE, COLE_BILINGUE, COLE_AREA, COLE_TIPO,
14 COLE_GENERO) VALUES (111001014346, 'cent educ dist rodrigo arenas betancourt',0.0, 'urbano',
'oficial','mixto');
16 -- Row 40
17 INSERT INTO COLEGIO (COLE_CODIGO, COLE_NOMBRE, COLE_BILINGUE, COLE_AREA, COLE_TIPO,
18 COLE_GENERO) VALUES (168001001921, 'ie tec damaso zapata', 0.0, 'urbano', 'oficial', 'mixto');
                             Listing 3: Insertar Datos a DEPARTAMENTO
1 -- Row 1
2 INSERT INTO DEPARTAMENTO (NOMBRE_DEP, CODIGO_DEP, REGION_ID_REGION) VALUES ('magdalena',47,3);
3 -- Row 2
4 INSERT INTO DEPARTAMENTO (NOMBRE_DEP, CODIGO_DEP, REGION_ID_REGION) VALUES ('bogota',11,1);
5 -- Row 3
6 INSERT INTO DEPARTAMENTO (NOMBRE_DEP, CODIGO_DEP, REGION_ID_REGION) VALUES ('bolivar',13,3);
```

```
7 -- Row 4
8 INSERT INTO DEPARTAMENTO (NOMBRE_DEP, CODIGO_DEP, REGION_ID_REGION) VALUES ('bogota',11,1);
9 -- Row 5
10 INSERT INTO DEPARTAMENTO (NOMBRE_DEP, CODIGO_DEP, REGION_ID_REGION) VALUES ('bogota',11,1);
                               Listing 4: Insertar Datos a ESTUDIANTE
2 -- Row 1
3 INSERT INTO ESTUDIANTE (ESTU_CONSECUTIVO_SB, ESTU_GENERO, ESTU_TIPO_DOCUMENTO,
4 ESTU_NACIONALIDAD, ESTU_ETNIA, PUNTAJES_ID_PUNTAJE, NIVEL_SOCIOECONOMICO_INSE_INDIVIDUAL,
5 COLEGIO_COLE_CODIGO, DEPARTAMENTO_CODIGO_DEP) VALUES ('sb11201940031558','m','ti',
6 'colombia','-',0.0,50.9421557404314,147707000156,3);
7 -- Row 2
8 INSERT INTO ESTUDIANTE (ESTU_CONSECUTIVO_SB, ESTU_GENERO, ESTU_TIPO_DOCUMENTO,
9 ESTU_NACIONALIDAD, ESTU_ETNIA, PUNTAJES_ID_PUNTAJE, NIVEL_SOCIOECONOMICO_INSE_INDIVIDUAL,
10 COLEGIO_COLE_CODIGO, DEPARTAMENTO_CODIGO_DEP) VALUES ('sb11201940303339','m','ti',
'colombia','-', 1.0,59.767864431576,311001105383,1);
12 -- Row 3
13 INSERT INTO ESTUDIANTE (ESTU_CONSECUTIVO_SB, ESTU_GENERO, ESTU_TIPO_DOCUMENTO,
14 ESTU_NACIONALIDAD, ESTU_ETNIA, PUNTAJES_ID_PUNTAJE, NIVEL_SOCIOECONOMICO_INSE_INDIVIDUAL,
15 COLEGIO_COLE_CODIGO, DEPARTAMENTO_CODIGO_DEP) VALUES ('sb11201940255017', 'm', 'ti',
16 'colombia','-', 2.0,50.7642383644749,113001001719,3);
17 -- Row 4
18 INSERT INTO ESTUDIANTE (ESTU_CONSECUTIVO_SB, ESTU_GENERO, ESTU_TIPO_DOCUMENTO,
19 ESTU_NACIONALIDAD, ESTU_ETNIA, PUNTAJES_ID_PUNTAJE, NIVEL_SOCIOECONOMICO_INSE_INDIVIDUAL,
20 COLEGIO_COLE_CODIGO, DEPARTAMENTO_CODIGO_DEP) VALUES ('sb11201940154799','m','ti',
21 'colombia', 'ninguno', 3.0,45.7791353123516,111001107069,1);
22 -- Row 5
23 INSERT INTO ESTUDIANTE (ESTU_CONSECUTIVO_SB, ESTU_GENERO, ESTU_TIPO_DOCUMENTO,
24 ESTU_NACIONALIDAD, ESTU_ETNIA, PUNTAJES_ID_PUNTAJE, NIVEL_SOCIOECONOMICO_INSE_INDIVIDUAL,
25 COLEGIO_COLE_CODIGO, DEPARTAMENTO_CODIGO_DEP) VALUES ('sb11201940280831', 'm', 'ti',
<sup>26</sup> 'colombia','-', 4.0,52.9109464277177,111001094897,1);
                         Listing 5: Insertar Datos a NIVEL SOCIOECONOMICO
1 -- Row 1
2 INSERT INTO NIVEL_SOCIOECONOMICO (INSE_INDIVIDUAL, ESTRATO, ESTUDIANTE_ESTU_CONSECUTIVO_SB)
3 VALUES (50.9421557404314,3.0,'sb11201940031558');
4 --Row 2
5 INSERT INTO NIVEL_SOCIOECONOMICO (INSE_INDIVIDUAL, ESTRATO, ESTUDIANTE_ESTU_CONSECUTIVO_SB)
6 VALUES (59.767864431576,3.0,'sb11201940303339');
7 -- Row 3
8 INSERT INTO NIVEL_SOCIOECONOMICO (INSE_INDIVIDUAL, ESTRATO, ESTUDIANTE_ESTU_CONSECUTIVO_SB)
9 VALUES (50.7642383644749,1.0, 'sb11201940255017');
10 -- Row 4
11 INSERT INTO NIVEL_SOCIOECONOMICO (INSE_INDIVIDUAL, ESTRATO, ESTUDIANTE_ESTU_CONSECUTIVO_SB)
12 VALUES (45.7791353123516,3.0,'sb11201940154799');
14 INSERT INTO NIVEL_SOCIOECONOMICO (INSE_INDIVIDUAL, ESTRATO, ESTUDIANTE_ESTU_CONSECUTIVO_SB)
15 VALUES (52.9109464277177,3.0, 'sb11201940280831');
                                Listing 6: Insertar Datos a PUNTAJES
1 -- Row 1
2 INSERT INTO PUNTAJES (ID_PUNTAJE, PUNT_GLOBAL, PUNT_MATEMATICAS, PUNT_SOCIALES,
3 PUNT_LECTURA_CRITICA, PUNT_INGLES, PUNT_CIENCIAS_NATURALES)
4 VALUES (0,208,48,30,47,54.0,37);
6 INSERT INTO PUNTAJES (ID_PUNTAJE, PUNT_GLOBAL, PUNT_MATEMATICAS, PUNT_SOCIALES,
7 PUNT_LECTURA_CRITICA, PUNT_INGLES, PUNT_CIENCIAS_NATURALES)
8 VALUES (1,299,65,59,60,63.0,54);
9 -- Row 3
```

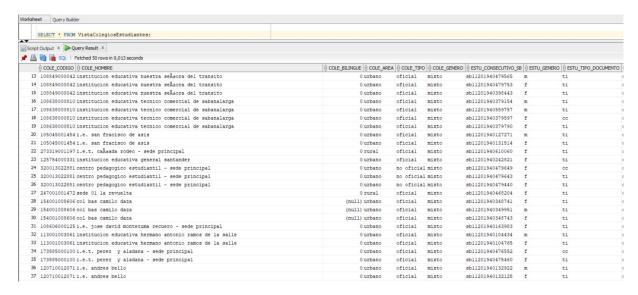
```
10 INSERT INTO PUNTAJES (ID_PUNTAJE, PUNT_GLOBAL, PUNT_MATEMATICAS, PUNT_SOCIALES,
11 PUNT_LECTURA_CRITICA, PUNT_INGLES, PUNT_CIENCIAS_NATURALES)
12 VALUES (2,299,57,74,66,64.0,41);
13 -- Row 4
14 INSERT INTO PUNTAJES (ID_PUNTAJE, PUNT_GLOBAL, PUNT_MATEMATICAS, PUNT_SOCIALES,
15 PUNT_LECTURA_CRITICA, PUNT_INGLES, PUNT_CIENCIAS_NATURALES)
16 VALUES (3,309,54,73,62,53.0,61);
17 -- Row 5
18 INSERT INTO PUNTAJES (ID_PUNTAJE, PUNT_GLOBAL, PUNT_MATEMATICAS, PUNT_SOCIALES,
19 PUNT_LECTURA_CRITICA, PUNT_INGLES, PUNT_CIENCIAS_NATURALES)
20 VALUES (4,288,57,57,63,52.0,55);
                                 Listing 7: Insertar Datos a REGION
1 -- Row 1
2 INSERT INTO REGION (ID_REGION, NOMBRE_REGION) VALUES (3,'caribe');
4 INSERT INTO REGION (ID_REGION, NOMBRE_REGION) VALUES (1, 'andina');
5 -- Row 3
6 INSERT INTO REGION (ID_REGION, NOMBRE_REGION) VALUES (3,'caribe');
s INSERT INTO REGION (ID_REGION, NOMBRE_REGION) VALUES (1, 'andina');
9 -- Row 5
10 INSERT INTO REGION (ID_REGION, NOMBRE_REGION) VALUES (1, 'andina');
```

#### 4.6 Código SQL + Resultados: Vistas

Las vistas ofrecen una perspectiva unificada y eficiente de la información. Cada vista combina datos de múltiples tablas para proporcionar una visión integral de aspectos clave.

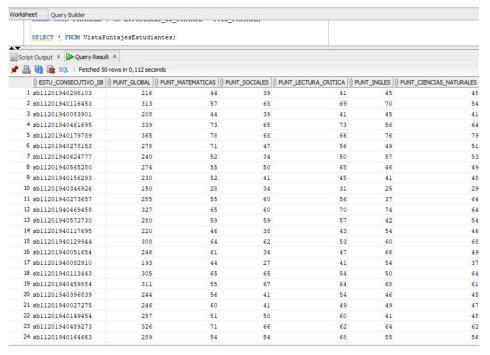
#### Listing 8: Vista 1

```
1 -- VISTA 1:
  -- Se crea una vista la cual combina las tablas COLEGIO y ESTUDIANTE
  -- por medio de un 'INNER JOIN'
6 CREATE VIEW VistaColegiosEstudiantes AS
  -- Se seleccionan columnas especificas
10 SELECT
      C.COLE_CODIGO,
11
      C.COLE_NOMBRE,
12
      C.COLE_BILINGUE,
13
      C.COLE_AREA,
14
      C.COLE_TIPO,
15
      C.COLE_GENERO,
16
17
      E.ESTU_CONSECUTIVO_SB,
18
      E.ESTU_GENERO,
      E.ESTU_TIPO_DOCUMENTO,
19
      E.ESTU_NACIONALIDAD,
20
      E.ESTU_ETNIA
21
22 FROM COLEGIO C
  INNER JOIN ESTUDIANTE E ON C.COLE_CODIGO = E.COLEGIO_COLE_CODIGO;
25 -- Esta vista permite obtener informacion conjunta de colegios y estudiantes.
```

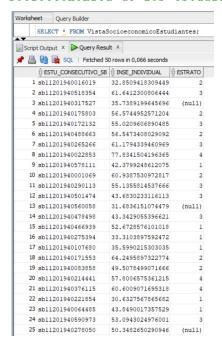


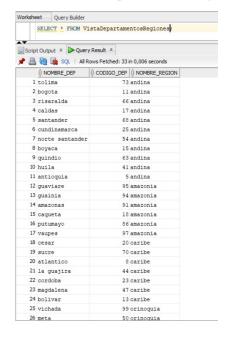
Listing 9: Vista 2

```
-- VISTA 2
2
4 -- Se crea una vista que une 'ESTUDIANTE' y 'PUNTAJES', mediante 'INNER JOIN'
5 CREATE VIEW VistaPuntajesEstudiantes AS
  -- Se seleccionan columnas especificas
  CREATE VIEW VistaPuntajesEstudiantes AS
  SELECT
10
      E.ESTU_CONSECUTIVO_SB,
11
      P.PUNT_GLOBAL,
12
      P.PUNT_MATEMATICAS,
13
      P. PUNT_SOCIALES,
14
      P.PUNT_LECTURA_CRITICA,
15
      P.PUNT_INGLES,
16
      P.PUNT_CIENCIAS_NATURALES
17
18 FROM ESTUDIANTE E
  INNER JOIN PUNTAJES P ON E.PUNTAJES_ID_PUNTAJE = P.ID_PUNTAJE;
21 -- Esta vista proporciona una vision de los puntajes de los estudiantes
```



Listing 10: Vista 3





#### 4.7 Código SQL + Resultados: Triggers

Listing 12: Triggers

```
1 -- TRIGGERS
2 -- Crear el trigger
3 CREATE OR REPLACE TRIGGER mostrar_maximo_puntaje
4 BEFORE INSERT ON puntajes
5 FOR EACH ROW
6 DECLARE
      max_puntaje NUMBER;
8 BEGIN
  -- Consultar el valor maximo de los puntajes
      SELECT MAX(punt_global)
10
      INTO max_puntaje
11
      FROM puntajes;
12
13
14
  -- Mostrar el valor maximo en pantalla
      DBMS_OUTPUT.PUT_LINE('El valor maximo de puntaje es: ' || max_puntaje);
15
16 END;
17 /
_{18} -- Habilitar la salida del servidor para ver los mensajes del trigger
19 SET SERVEROUTPUT ON;
20
```

```
21 -- Insertar un dato de prueba
22 INSERT INTO puntajes (id_puntaje, punt_global)
23 VALUES (6000, 95);
24
25 -- Eliminar el dato de prueba
26 DELETE FROM puntajes
27 WHERE id_puntaje = 6000 AND punt_global = 95;

Trigger MOSTRAR_MAXIMO_PUNTAJE compiled
El valor máximo de puntaje es: 416
```

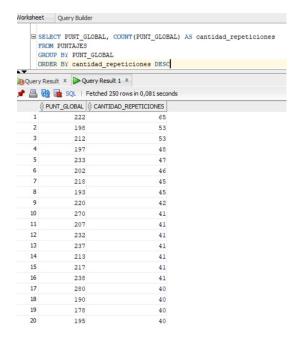
#### 4.8 Código SQL + Resultados: Función 1

Listing 13: Funciones

```
1 -- Funciones
3 -- Este SQL calcula el promedio de las asignaturas en la tabla PUNTAJES
5 -- Cada subconsulta calcula el promedio
6 de una asignatura especifica
7 -- y le asigna un nombre de columna "asignatura" y "promedio".
_{9} -- Luego, se utiliza UNION ALL para combinar los resultados de todas las
_{\rm 10} -- subconsultas en un solo conjunto de resultados.
12 SELECT 'PUNT_MATEMATICAS' AS asignatura, AVG(PUNT_MATEMATICAS) AS promedio
13 FROM PUNTAJES
14 UNTON ALL.
15 SELECT 'PUNT_SOCIALES_CIUDADANAS' AS asignatura, AVG(PUNT_SOCIALES_CIUDADANAS) AS promedio
16 FROM PUNTAJES
17 UNION ALL
18 SELECT 'PUNT_LECTURA_CRITICA' AS asignatura, AVG(PUNT_LECTURA_CRITICA) AS promedio
19 FROM PUNTAJES
20 UNION ALL
21 SELECT 'PUNT_INGLES' AS asignatura, AVG(PUNT_INGLES) AS promedio
22 FROM PUNTAJES
23 UNION ALL
24 SELECT 'PUNT_C_NATURALES' AS asignatura, AVG(PUNT_C_NATURALES) AS promedio
25 FROM PUNTAJES;
                               SELECT 'PUNT MATEMATICAS' AS asignatura, AVG(PUNT MATEMATICAS) AS promedio
                                FROM PUNTAJES
                                UNION ALL
                                SELECT 'PUNT SOCIALES' AS asignatura, AVG(PUNT SOCIALES) AS promedio
                                FROM PUNTAJES
                                UNION ALL
                                SELECT 'PUNT LECTURA CRITICA' AS asignatura, AVG(PUNT LECTURA CRITICA) AS promedio
                                FROM PUNTAJES
                                SELECT 'PUNT INGLES' AS asignatura, AVG(PUNT INGLES) AS promedio
                                FROM PUNTAJES
                                UNION ALL
                                SELECT 'PUNT CIENCIAS NATURALES' AS asignatura, AVG(PUNT CIENCIAS NATURALES) AS promedio
                            Script Output X PQuery Result X Query Result 1 X
                            📌 📇 🝓 🔯 SQL | All Rows Fetched: 5 in 0,007 seconds
                               1 PUNT_MATEMATICAS
                               2 PUNT_SOCIALES
                                                 50.6278
                               3 PUNT LECTURA CRITICA
                               4 PUNT INGLES
                               5 PUNT_CIENCIAS_NATURALES 47.0012
```

Listing 14: Función 2

```
1 SELECT PUNT_GLOBAL, COUNT(PUNT_GLOBAL) AS cantidad_repeticiones
2 FROM PUNTAJES
3 GROUP BY PUNT_GLOBAL
4 ORDER BY cantidad_repeticiones DESC
```



#### 4.9 Código SQL + Resultados: Procedimientos Almacenados

Listing 15: Procedimientos Almacenados

```
1 CREATE OR REPLACE PROCEDURE ver_estudiante(p_estu_consecutivo_sb VARCHAR2) AS
2
      v_estu_genero VARCHAR2(255);
      v_estu_tipo_documento VARCHAR2(255);
3
      v_estu_nacionalidad VARCHAR2(255);
4
  BEGIN
5
6
      SELECT estu_genero, estu_tipo_documento, estu_nacionalidad
      INTO v_estu_genero, v_estu_tipo_documento, v_estu_nacionalidad
      FROM estudiante
8
      WHERE estu_consecutivo_sb = p_estu_consecutivo_sb;
9
10
      -- Aqui simplemente mostramos la informaci n. Puedes adaptar para mostrar
11
      en tu aplicaci n o plataforma.
12
      DBMS_OUTPUT.PUT_LINE('Genero: ' || v_estu_genero);
      DBMS_OUTPUT.PUT_LINE('Tipo Documento: ' || v_estu_tipo_documento);
14
      DBMS_OUTPUT.PUT_LINE('Nacionalidad: ' || v_estu_nacionalidad);
15
16 EXCEPTION
                                                                   WHEN NO_DATA_FOUND THEN
          DBMS_OUTPUT.PUT_LINE('Estudiante no encontrado.');
17
      WHEN OTHERS THEN
18
          DBMS_OUTPUT.PUT_LINE('Error al obtener informaci n del estudiante.');
19
  END ver_estudiante;
20
^{21}
22
_{23} -- Ejemplo para visualizar informaci n del estudiante con el c digo 'E123456':
24 BEGIN
      ver_estudiante('E123456');
26 END;
27 /
```

```
ESTU_GENERO

PUNTAJES_ID_PUNTAJE NIVEL_SOCIOECONOMICO_INSE_INDIVIDUAL COLEGIO_COLE_CODIGO DEPARTAMENTO_CODIGO_DEP

m

0 50.9421557 1.4771E+11 47
```

Listing 16: Procedimientos Almacenados

```
CREATE OR REPLACE PROCEDURE contar_estudiantes(p_total OUT NUMBER) IS
BEGIN
SELECT COUNT(*)
INTO p_total
FROM estudiante;
EXCEPTION
WHEN OTHERS THEN
RAISE; -- Re-lanza cualquier error que pueda surgir
PEND contar_estudiantes;

/

Procedure CONTAR_ESTUDIANTES compiled
```

Total de estudiantes: 4394

## 5 Bases de Datos No-SQL

Conforme la tecnología y las demandas de gestión de información evolucionan, emergen soluciones innovadoras en el ámbito del almacenamiento y procesamiento de datos. Una de estas soluciones es NoSQL, que, según Cáceres et al. (s.f.), ha emergido como una respuesta a las limitaciones de las bases de datos tradicionales, especialmente al enfrentar datos de gran volumen y de naturaleza semántica.

A diferencia de las bases de datos convencionales que se enfocan en estructuras tabulares y relaciones preestablecidas, NoSQL proporciona una diversidad de modelos de datos. Morales y Geovany (2017) resaltan que esta adaptabilidad es esencial para el desarrollo de aplicaciones web contemporáneas. Además, Navas Moya, Soria, Viteri Arias, y Casa Guayta (2018) enfatizan que NoSQL no solo ofrece flexibilidad estructural, sino que también es eficiente en entornos que manejan grandes volúmenes de datos.

Dado esta investigación, es crucial comprender las características y ventajas de NoSQL para maximizar el potencial, incrustando este tipo de tecnología.



#### 5.1 Diagrama Bases de Datos No-SQL

Para llevar a cabo la implementación del proyecto, se opto por un enfoque NoSQL, ya que este brinda una mayor flexibilidad en la estructura de la base de datos. Para comenzar con el diseño de la estructura, se ha realizado tanto el modelado conceptual como el lógico de manera conjunta. En este proceso, la intención es definir de manera clara y precisa cómo se relacionan los elementos de datos y cómo se organizará la información en la base de datos, permitiendo comprender y representar eficazmente la lógica y la estructura de los datos de acuerdo con los objetivos del proyecto.

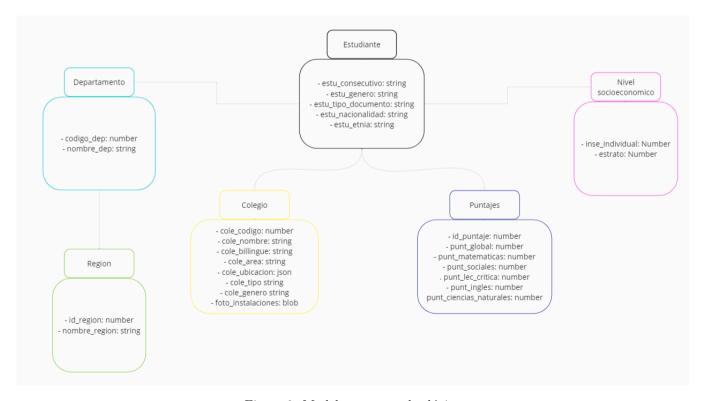


Figure 8: Modelo conceptual y lógico

Luego, para el modelo físico, se llevó a cabo la implementación de cada una de las entidades definidas anteriormente y se ingresaron datos en cada una de estas entidades. Es importante destacar que se agregaron algunos atributos adicionales en ciertas entidades, aprovechando la mayor flexibilidad que ofrece este enfoque.

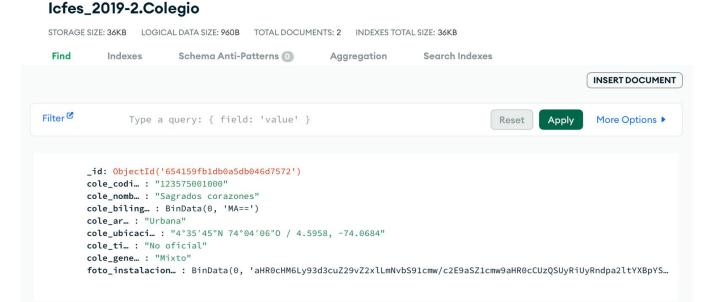


Figure 9: Modelo Físico: Implementación MongoDB de Tabla Colegio

 $\textbf{foto\_instalaci...}: \texttt{BinData}(0, \texttt{'aHR0cHM6Ly93d3cuZ29vZ2xlLmNvbS91cmw/c2E9aSZ1cmw9aHR0cHMlM0ElMkYlMkZ3d3cuYWRtYWdh...})$ 

\_id: ObjectId('65415be21db0a5db046d7573')

cole\_codi...: 125450001810
cole\_nomb...: "Sede la revuelta"
cole\_biling...: BinData(0, 'MQ==')

cole\_ar... : "Rural"
cole\_ti... : "Oficial"

## Icfes\_2019-2.Departamentos

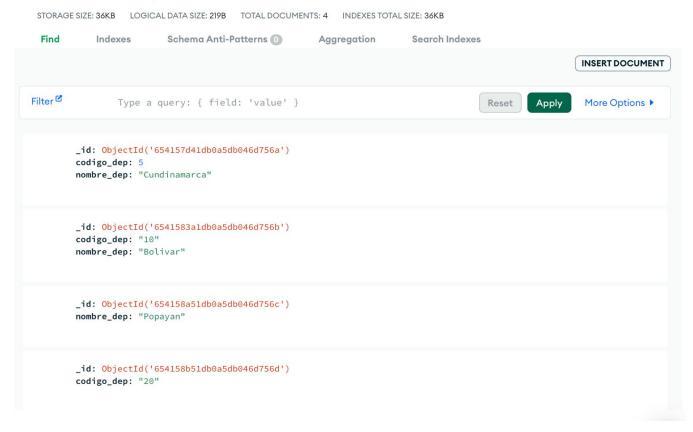


Figure 10: Modelo Físico: Implementación MongoDB de Tabla departamentos

#### Icfes\_2019-2.Estudiante LOGICAL DATA SIZE: 431B TOTAL DOCUMENTS: 3 INDEXES TOTAL SIZE: 36KB Find Indexes Schema Anti-Patterns 🕕 Search Indexes Aggregation INSERT DOCUMENT Filter C Type a query: { field: 'value' } Reset Apply More Options ▶ \_id: ObjectId('654147321db0a5db046d7567') estu\_consecuti...: "SB11201940031558" estu\_gene...: "M" estu\_tipo\_documen... : "CC" estu\_nacionalid...: "Colombiana" estu\_etnia: "Ninguno" \_id: ObjectId('654148b11db0a5db046d7568') estu\_consecuti...: "SB11201940303339" estu\_gene… : "F" estu\_tipo\_documen... : "TI" estu\_nacionalid...: "Venezolana" \_id: ObjectId('654149261db0a5db046d7569') estu\_consecuti...: "SB11201940255017" estu\_tipo\_documen... : "CC"

Figure 11: Modelo Físico: Implementación MongoDB de Tabla estudiante

#### Icfes\_2019-2.Nivel Socioeconomico

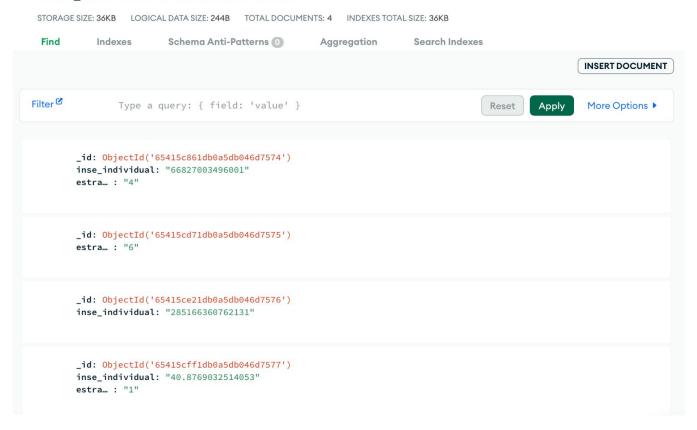


Figure 12: Modelo Físico: Implementación MongoDB de Tabla Nivel socioeconómico

#### Icfes\_2019-2.Puntaje

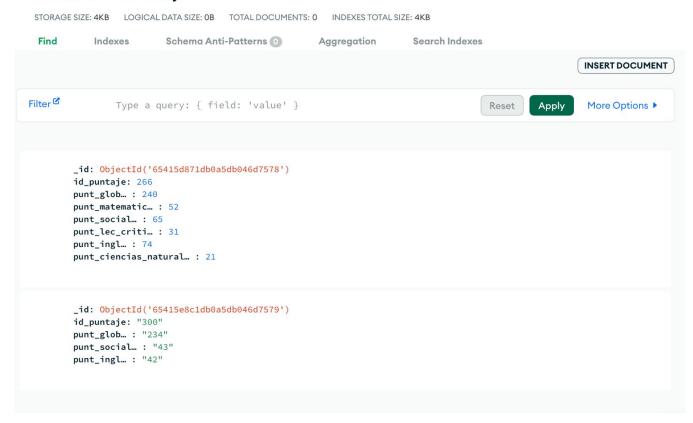


Figure 13: Modelo Físico: Implementación MongoDB de Tabla puntaje

#### 5.2 SMBD utilizado para la Base de Datos No-SQL

MongoDB feu elegido para el modelado NoSQL debido a varias ventajas. En primer lugar, una de las razones clave es su flexibilidad, ya que permite el almacenamiento de datos en formato BSON, lo que facilita la representación de estructuras de datos complejas. Además, su capacidad de escalar horizontalmente es ideal para aplicaciones que necesitan manejar grandes volúmenes de datos y un alto rendimiento.

Otra ventaja es su capacidad de indexación, que acelera las consultas y la recuperación de datos. MongoDB también soporta la replicación y la fragmentación, lo que garantiza la disponibilidad y la tolerancia a fallos. Además, su modelo de documentos JSON-like facilita la interoperabilidad con lenguajes de programación populares.

El hecho de que MongoDB ofrezca una versión gratuita junto con su licencia paga la convierte en una opción asequible para implementaciones no comerciales. En resumen, MongoDB es adecuado para el modelado NoSQL debido a su flexibilidad, escalabilidad, capacidades de indexación, y su capacidad para gestionar grandes conjuntos de datos, todo a un costo accesible.

## 6 Aplicación de ETL (Extract, Transform, Load) y Bodega de Datos

#### 6.1 Ejemplo de aplicación de ETL y Bodega de Datos

#### 6.1.1 Explicación del Código

- 1. Extracción de datos: El código utiliza la biblioteca 'csv' para leer el contenido de un archivo CSV. Además utiliza un 'from google.colab import files' ya que este código se realizó en Google Colab.
- 2. Transformación de datos: Durante la lectura de archivo, se realizan transformaciones, y se verifica la existencia de duplicados.
- 3. Carga de datos: Los datos transformados se escriben en un nuevo archivo CSV, el cual se guarda con el nombre de 'datos $_ETL.csv'.Elarchivosedes carga automatica mente para su posterior uso.$

Listing 17: ETL

```
import csv
from google.colab import files
def realizar_etl(archivo_entrada, archivo_salida):
    datos_transformados = set() # Conjunto para almacenar los registros
    datos_duplicados = set() # Conjunto para almacenar los registros duplicados
   # Extracci n y transformaci n de datos
    with open(archivo_entrada, 'r') as archivo_csv:
        lector = csv.reader(archivo_csv, delimiter='\t') }
        # Cambia el delimitador a '\t' para datos tabulares
        next(lector) # Ignorar la primera fila de encabezados
        for fila in lector:
            # Realizar las transformaciones necesarias aqu , si es necesario
            # Consideramos toda la fila como un conjunto de datos
            registro = tuple(fila)
            # Verificar si el registro ya existe en el conjunto de datos transformados
            if registro in datos_transformados:
                datos_duplicados.add(registro)
            else:
                datos_transformados.add(registro)
   # Imprimir la cantidad de registros limpiados
    registros_limpiados = len(datos_transformados)
    print("Registros limpiados:", registros_limpiados)
    # Carga de datos en el archivo de salida
    with open(archivo_salida, 'w', newline='') as archivo_csv:
        escritor = csv.writer(archivo_csv, delimiter='\t')
       # Cambia el delimitador a '\t' para datos tabulares
        for registro in datos_transformados:
            escritor.writerow(registro)
    # Descargar el archivo CSV resultante
    files.download(archivo_salida)
   # Imprimir los registros duplicados
    print("Registros duplicados encontrados:")
    for registro in datos_duplicados:
        print (registro)
# Solicitar al usuario que cargue un archivo de entrada
print ("Por favor, seleccione el archivo de entrada:")
```

```
archivo_entrada = files.upload()

# Obtener el nombre del archivo cargado
nombre_archivo = list(archivo_entrada.keys())[0]

# Nombre del archivo de salida
archivo_salida = 'datos_ETL.csv'

# Realizar el proceso ETL
realizar_etl(nombre_archivo, archivo_salida)

Luego de correr el código, se encontró que hubo una limpieza de 13270 registros.
```

#### 6.2 Automatización de Datos

En el código anterior se implementó la automatización del código, esto presenta una mejora significativa en el proceso ETL (Extracción, Transformación y Carga) de datos. Únicamente se requiere que el usuario ingrese el nombre del archivo de entrada, ya que el código genera automáticamente un nombre único para el archivo de salida, mejorando la eficiencia y reduciendo la posibilidad de duplicados.

En el caso de no tener automatización, el usuario tendría que seleccionar manualmente el archivo de entrada, ejecutar el código y gestionar la salida; lo cual limita la eficiencia y aumentando el riesgo de errores.

#### 6.3 Integración de Datos

En esta etapa, los resultados del proceso ETL se consolidan en un archivo limpio y organizado. Este archivo, generado automáticamente cuyo nombre es 'datos\_ETL', contiene registros únicos y debido a la eliminación de duplicados se garantiza la fiabilidad de la base de datos resultante para impulsar la toma de decisiones y proyectos futuros. Por ende, la integración eficiente de estos datos limpios facilita su utilización en diversos contextos, destacando la calidad y accesibilidad que ofrece este proceso.

## 7 Próximos pasos (Tercera entrega)

Seguido a todo el proceso DDL, DML, la implementación a una tecnología No-SQL y por ultimo ETL (Extracción, Transformación y Carga) se necesita un EDA (Análisis Exploratorio de Datos), para este proyecto se hara la conexión con python para hacer dicho análisis. Teniendo esto en cuenta es pertinente obtener unos buenos descriptivos de cada variable, esto es información valiosa respecto a cómo se están comportando los datos. De acuerdo a este análisis univariado y teniendo un objetivo claro desde un inicio se toma la decisión de selección de modelos, para este caso se optó por un modelo de regresión lineal, previamente realizando un análisis univariado y bivariado se considera indispensable para este tipo de modelos una robusta selección e ingeniería de características, por consiguiente se utilizan las distintas métricas para la evalaución de resultados predictivos del modelo.

### 8 Lecciones aprendidas (Tercera entrega)

Durante el desarrollo de este proyecto de base de datos, se obtuvieron conocimientos significativos en diversas áreas.

En el ámbito de los Sistemas de Gestión de Bases de Datos (SGBD), especialmente en Oracle, se amplió el entendimiento del diseño de modelos lógicos y relacionales. Se aclararon dudas respecto a las conexiones entre entidades mediante el uso de claves foráneas. Además, se fortaleció la habilidad en la creación de códigos DDL (Data Definition Language) y DML (Data Manipulation Language). Específicamente en DML, se reconoció la importancia de establecer un orden meticuloso al insertar datos en múltiples tablas para evitar conflictos en las conexiones.

En cuanto a vistas, triggers, funciones y procedimientos almacenados, se identificaron y resolvieron confusiones en su creación, lo cual permitió una mayor comprensión sobre su uso y estructuración en proyectos futuros.

En el ámbito de las bases de datos NoSQL, la exploración en la plataforma MongoDB brindó un entendimiento más profundo de su funcionamiento y la manera de plantear diferentes modelos (conceptual, lógico y físico). Se reconoció la flexibilidad que estos modelos ofrecen, permitiendo un escalado más rápido y eficiente.

Por último, en el proceso de ETL (Extracción, Transformación y Carga), se comprendió la importancia de cada uno de estos pasos y la interdependencia entre ellos. Esta comprensión se traduce en la capacidad para realizar trabajos más efectivos, generando resultados superiores en futuros proyectos.

Estos aprendizajes contribuyen significativamente a la mejora de la planificación, ejecución y manejo de futuros proyectos de bases de datos, proporcionando una base sólida para abordar desafíos más complejos con mayor eficacia y conocimiento.

## 9 Referencias Bibliográficas

#### References

- [1] Agudelo, A. S., Figueroa, L. A., & Vasquez, L. (2019). Relaciones causales de los factores que afectan el desempeño de los estudiantes en pruebas estandarizadas en Colombia. *Revista espacios*, 40(23).
- [2] Arenas, A., & Submitter, CIEF. (2021). Mejores colegios en Colombia: efecto de las condiciones socioeconómicas sobre el desempeño escolar (Best Schools in Colombia: The Effect of Socioeconomic Conditions on School Performance).
- [3] Bogoya, D. (2006). Evaluación educativa en Colombia. Seminario internacional de evaluación, 1, 27.
- [4] Castro Aristizábal, G., Díaz Rosero, M., & Tobar Bedoya, J. (2019). ¿Por qué los colegios privados en Colombia obtienen mejores resultados académicos?
- [5] Caicedo, E. J. Cuéllar, Gómez, S. Y. Guerrero, & López, D. (2016). Propuesta para la construcción de un índice socioeconómico para los estudiantes que presentan las pruebas Saber Pro. \*Comunicaciones en Estadística, 9\*(1), 93-106. Universidad Santo Tomás (USTA).
- [6] Chica Gómez, S., Galvis Gutiérrez, D., & Ramirez Hassan, A. (2011). Determinantes del rendimiento académico en Colombia: Pruebas ICFES saber 11, 2009 (academic performance determinants in Colombia: ICFES saber 11, 2009 exam). Center for Research in Economics and Finance (CIEF), Working Papers, (11-5).
- [7] Cáceres, N. R., Tolaba, C., Pérez, R. D., Quispe, J. J. M., Rodríguez, C. S., & Sandoval, I. L. (s.f). Benchmarking de bases de datos NoSQL para el almacenamiento de modelos semánticos.
- [8] Gómez, S. M. C., Gutiérrez, D. M. G., & Hassan, A. R. (2010). Academic performance determinants in Colombia: the ICFES tests. *Revista Universidad EAFIT*, 46(160), 48-72.
- [9] Mejía Rojas, D. P. (2017). Correlación entre los resultados de las pruebas Icfes SABER 11° y el rendimiento académico de los estudiantes de Ingeniería y Tecnología que cursan Matemáticas I y Matemáticas I Articulación Primera Asignatura, en el II semestre de 2015 y I semestre de 2016 de la Universidad Tecnológica de Pereira.
- [10] Moncayo Cabrera, M. A. (2016). Determinantes que influyen en el rendimiento académico: un estudio aplicado para Colombia a partir de las pruebas ICFES-SABER 11.
- [11] Morales, I., & Geovany, M. (2017). Estudio de nuevas tecnologías de gestión de bases de datos NOSQL para el desarrollo de aplicaciones web 2.0.
- [12] Moreno, F. J., Ospina Romero, G., & Larios Restrepo, R. (2005). Desempeño de consultas SQL relacionales y objeto-relacionales en Oracle. \*Ingeniería e Investigación, 25\*(3), 4-12. Facultad de Ingeniería, Universidad Nacional de Colombia.
- [13] Muñoz, L., Mazon, J.-N., & Trujillo, J. (2010). Systematic review and comparison of modeling ETL processes in data warehouse. En \*5th Iberian Conference on Information Systems and Technologies\* (pp. 1-6). IEEE.
- [14] Navas Moya, P., Soria, T., Viteri Arias, S., & Casa Guayta, C. (2018). Análisis de impacto y medición de confiabilidad y tiempo en la migración de bases de datos Sql a Nosql.
- [15] Orjuela, J. (2013). Análisis del desempeño estudiantil en las pruebas de Estado para educación media en Colombia mediante modelos jerárquicos lineales. Ingeniería, 18(2), 6. Universidad Distrital Francisco José de Caldas.