

Trabajo Práctico: Modelado de Documentos e Índices en MongoDB

Parte 1 – Modelado de Documentos

1. Teoría (preguntas)

a) Explica con tus palabras las diferencias entre modelo embebido y modelo con referencias en MongoDB.

- **Modelo embebido (embedded documents):**
 - La información relacionada se guarda dentro del mismo documento.
 - Todo está en una sola colección.
 - Ventaja: acceso rápido porque no hay que hacer joins ni múltiples consultas.
 - Desventaja: si los datos embebidos crecen demasiado, el documento puede volverse muy grande (MongoDB tiene un límite de 16 MB por documento).
- **Modelo con referencias (referenced documents):**
 - La información relacionada se guarda en colecciones separadas.
 - Los documentos se conectan mediante un identificador (_id u otro campo).
 - Ventaja: mayor flexibilidad y normalización, evita duplicación excesiva de datos.
 - Desventaja: necesitas múltiples consultas o un lookup para juntar la información.

b) ¿En qué casos conviene usar documentos embebidos y en cuáles referencias? Da al menos un ejemplo de cada caso.

Conviene usar embebidos cuando: La relación es uno a pocos y los datos relacionados casi siempre se consultan juntos.

```
{  
  "_id": 1,  
  "nombre": "Juan Pérez",  
  "email": "juan@mail.com",  
  "direcciones": [  
    { "calle": "San Martín 123", "ciudad": "Buenos Aires" },  
  ]  
}
```

Lopez Celina COM3

```
{ "calle": "Belgrano 456", "ciudad": "Mendoza" }  
  
]  
  
}
```

Conviene embebido, porque las direcciones pertenecen siempre al mismo usuario.

Conviene usar referencias cuando: La relación es muchos a muchos o los datos relacionados se comparten entre documentos.

// Colección productos

```
{  
  
  "_id": 101,  
  
  "nombre": "Guitarra Fender",  
  
  "precio": 1200  
  
}
```

// Colección pedidos

```
{  
  
  "_id": 5001,  
  
  "cliente": "Juan Pérez",  
  
  "productos": [101, 102, 103] // referencias a productos  
  
}
```

Conviene referencias, porque los mismos productos pueden aparecer en distintos pedidos sin duplicar información.

c) ¿Qué son los query patterns y por qué son importantes al diseñar un modelo de datos?

Los query patterns son los patrones de consulta más frecuentes que va a ejecutar tu aplicación sobre la base de datos. Son consultas frecuentes.

Son importantes porque:

- Guían cómo modelar los documentos: embebidos vs referencias.
- Permiten optimizar el rendimiento, evitando joins innecesarios.
- Ayudan a decidir qué campos indexar para acelerar las consultas.

Ejemplo:

Si en una app de pedidos la mayoría de las consultas son “traer un pedido con todos sus productos y datos del cliente”, conviene embebido.

Pero si las consultas más frecuentes son “traer todos los pedidos de un producto específico”, conviene referencias + un índice en productos.

2. Práctica (ejercicio de diseño)

Ejercicio 1 – Red Social

Todos estos ejercicios se pueden entregar en formato:

- **Esquema JSON** (cómo sería el documento en MongoDB).
- Justificación escrita: ¿por qué embebido o referencias según los query patterns?

Queremos modelar una aplicación tipo **Twitter**:

- Usuarios tienen: nombre, email, fecha de registro.
- Cada publicación (tweet) tiene: texto, fecha, autor, likes, comentarios.
- Cada comentario tiene: autor, fecha, texto.
- Justificar:
 - ¿Qué diseño conviene si la consulta más frecuente es: *"Ver los últimos 10 comentarios de un tweet"*?

Embebido: Guardar los comentarios completos en colección aparte.

- ¿Y si la consulta más frecuente es: "Ver todos los comentarios de un usuario"?

Referencia: Todos los comentarios en colección comments indexados por autorId.

```
coleccion usuario
{
  id_usuario
  nombre
  email
  fechaRegistro
}

coleccion tweets
{
  id_tweet
  autor // referencia a usuario (id_usuario)
  texto
  fecha
  likes
}

ultimos10comentarios: [
  {
    id_comentario
    id_usuario
    texto
    fecha
    likes
  }
]
```

```
29
30 coleccion comentarios
31 {
32   id_comentario
33   texto
34   fecha
35   likes
36   id_usuario
37   id_tweet
38 }
```

Ejercicio 2 – Plataforma de Cursos Online

Cada curso tiene: título, descripción, profesor, lista de lecciones.

Cada lección tiene: título, duración, materiales.

Cada alumno puede inscribirse a varios cursos.

Tareas:

1. Modelar la relación **curso – lecciones** (embebido o referencias).
2. Modelar la relación **alumno – cursos** (embebido o referencias).
3. Pensar consultas frecuentes:
 - Obtener todas las lecciones de un curso: embebido
 - Ver todos los cursos de un alumno: referencia por tabla intermedia
 - Listar los alumnos de un curso.
¿Cuál de los modelos se adapta mejor?: referencia por tabla intermedia

```
coleccion profesores
```

```
{  
  id_profesor  
  nombre  
  email  
  fechaRegistro  
}
```

```
coleccion alumnos
```

```
{  
  id_alumno  
  nombre  
  email  
  fechaRegistro  
}
```

```
coleccion cursos
```

```
{  
  _id_curso  
  titulo  
  descripcion  
  id_profesor  
  lecciones: [ // EMBEBIDO: 1 curso a muchas lecciones  
    {  
      id_leccion  
      titulo  
      duracionMin  
      materiales: [ // EMBEBIDO: 1 leccion a muchos materiales  
        {  
          id_material  
          tipo  
          url  
        }  
      ]  
    }  
  ],  
}
```

```
// REFERENCIA: Tabla puente para la relacion alumno - curso (muchos a muchos)
coleccion inscripciones
{
  id_inscripcion
  alumnoId    // ref a id_alumno
  cursoId     // ref a id_curso
  fechaInscripcion
}
```

Ejercicio 3 – Blog de Noticias

Cada artículo tiene: título, cuerpo, autor, fecha, etiquetas.
Los usuarios pueden guardar artículos como “favoritos”.

Tareas:

1. Modelar la relación **artículo – etiquetas** (embebido o referencias).
2. Modelar la relación **usuario – favoritos**. (embebido o referencias).
3. Consulta común: *"Buscar todos los artículos de una etiqueta"*.
 - ¿Qué diseño es más eficiente? Embebido.
4. Consulta común: *"Obtener todos los favoritos de un usuario"*.
 - ¿Qué diseño elegís? embebido

```
{ } bb.json
1
2  coleccion articulo
3  {
4    id_articulo
5    titulo
6    cuerpo
7    autor
8    fecha
9    etiquetas { id_etiqueta }, label_etiqueta //EMBEBIDO
10 }
11
12 coleccion usuario
13 {
14   id_usuario
15   articulos_favoritos { id_articulo, titulo, cuerpo, autor, fecha, etiquetas[] } //EMBEBIDO
16 }
17
18 |
```

Ejercicio 4 – Sistema de Gestión de Hospital

- Pacientes: nombre, DNI, fecha de nacimiento.
- Médicos: nombre, especialidad.
- Turnos: fecha, paciente, médico.
- Historias clínicas: diagnósticos, tratamientos, estudios.

Tareas:

1. Modelar la relación **paciente – historia clínica**.
2. Modelar la relación **paciente – turnos**.
3. Pensar consultas:
 - Buscar todos los turnos de un médico en un rango de fechas.

```
db.turnos.find({  
  "medico.id_medico": 123,  
  fecha: { $gte: ISODate("2025-09-01"), $lte: ISODate("2025-09-10") }  
})  
.sort({ fecha: 1 })
```
 - Obtener toda la historia clínica de un paciente.

```
db.pacientes.findOne(  
  { _id: 123 },  
  { nombre: 1, dni: 1, diagnosticos: 1, tratamientos: 1, estudios: 1 }  
)
```
 - Listar todos los pacientes que tienen un diagnóstico específico.
Justificar qué modelo es mejor para cada caso.

```
db.pacientes.find(  
  { "diagnosticos.nombre": "Hipertensión" },  
  { nombre: 1, dni: 1 }  
)
```

```
2  coleccion pacientes
3  {
4      id_paciente
5      nombmre
6      dni
7      fecha_nacimiento
8      historia_clinica: [ // EMBEBIDA
9          diagnosticos [{nombre1, fecha1, nota1}, {nombre2, fecha2, nota2}]
10         tratamientos[{nombre1, desde1, hasat1}, {nombre2, desde2, hasta2}]
11         estudios [{tipo1, fecha1, resultado1}, {tipo1, fecha2, resultado2}]
12     ]
13 }
14
15
16 coleccion medicos
17 {
18     id_medico
19     nombre
20     especialidad
21 }
22
23 coleccion turnos
24 {
25     id_turno
26     fecha
27     paciente {id_paciente, nombre, dni, fecha_nacimiento}
28     medico {id_medico, nombre, especialidad}
29 }
30
31 coleccion historias clinicas
32 {
33     id_historiaclinica
34     diagnosticos [{nombre1, fecha1, nota1}, {nombre2, fecha2, nota2}]
35     tratamientos[{nombre1, desde1, hasat1}, {nombre2, desde2, hasta2}]
36     estudios [{tipo1, fecha1, resultado1}, {tipo1, fecha2, resultado2}]
37 }
38 }
```


Parte 2 – Índices y Performance

1. Preparación

Crear una colección `pedidos` con datos de prueba:

```
for (let i = 0; i < 50000; i++) {  
  db.pedidos.insertOne({  
    fecha: new Date(2024, Math.floor(Math.random()*12),  
Math.floor(Math.random()*28)+1),  
    cliente: ["Ana", "Luis", "Pedro",  
"Carla"][Math.floor(Math.random()*4)],  
    ciudad: ["Madrid", "Barcelona", "Sevilla",  
"Valencia"][Math.floor(Math.random()*4)],  
    monto: Math.floor(Math.random()*500) + 20  
  });  
}
```

```
tpmodelado> for (let i = 0; i < 50000; i++) {  
...   db.pedidos.insertOne({  
...     fecha: new Date(2024, Math.floor(Math.random()*12), Math.floor(Math.random()*28)+1),  
...     cliente: ["Ana", "Luis", "Pedro", "Carla"][Math.floor(Math.random()*4)],  
...     ciudad: ["Madrid", "Barcelona", "Sevilla", "Valencia"][Math.floor(Math.random()*4)],  
...     monto: Math.floor(Math.random()*500) + 20  
...   });  
... }  
...  
{  
  acknowledged: true,  
  insertedId: ObjectId('68b9a792dcc495e7ccef87f8')  
}  
tpmodelado>
```

2. Consultas sin índice

Ejecutar las siguientes queries y medir con `explain("executionStats")`:

```
db.pedidos.find({ ciudad: "Madrid" }).explain("executionStats")  
db.pedidos.find({ monto: { $gt: 300 } }).explain("executionStats")  
db.pedidos.find({ ciudad: "Madrid", monto: { $gt: 300 }  
}).explain("executionStats")
```

Preguntas:

- ¿Qué stage aparece (COLLSCAN o IXSCAN)?

COLLSCAN

- ¿Cuántos documentos se examinan?
totalDocsExamined: 50000
- ¿Cuál fue el tiempo de ejecución?

executionTimeMillis: 24

3. Crear índices

a) Crear un **índice simple** en **ciudad** y repetir la primera query.

Stage: IXSCAN

totalDocsExamined: 12337

executionTimeMillis: 41

b) Crear un **índice simple** en **monto** y repetir la segunda query.

Stage: IXSCAN

totalDocsExamined: 21883

executionTimeMillis: 45

c) Crear un **índice compuesto** en { **ciudad: 1, monto: 1** } y repetir la tercera query.

Stage: IXSCAN

totalDocsExamined: 5410

executionTimeMillis: 11

Preguntas:

- ¿Cómo cambiaron los resultados de **executionStats**?

El stage cambio de COLLSCAN a IXSCAN -> mas rápido

- ¿Qué diferencia hay en **keysExamined** y **docsExamined** antes y después?

Antes: keysExamined siempre 0 porque no hay índice

Después: keysExamined igual a docsExamined

- ¿El orden de los campos en el índice afecta las consultas? Probar invirtiendo el orden.

Invierto el índice: `db.pedidos.createIndex({ monto: 1, ciudad: 1 })`

`db.pedidos.find({monto: { $gt: 300 }, ciudad: "Madrid", }) .explain("executionStats")`

totalKeysExamined: 5848

totalDocsExamined: 5410

executionTimeMillis: 28

Si, afecta. Es mucho mas eficiente con el índice { ciudad, monto } porque primero acota por ciudad.

Parte 3 – Reflexión final

1. ¿Cómo influye el **diseño del modelo de documentos** en la necesidad de índices?

Consultas frecuentes dictan índices: si el modelo te obliga a consultar por ciudad o por monto+ciudad, necesitas índices que lo soporten (`{ ciudad:1 }`, `{ ciudad:1, monto:1 }`).

Patrón igualdad + rango: el orden del índice debe seguir el patrón de la consulta → igualdades primero, rangos después.

Denormalización vs joins: en MongoDB, al evitar joins, todo se resuelve con filtros en una colección: más presión sobre índices correctos.

Cardinalidad/selectividad: campos con alta selectividad (muchos valores únicos o distribución sesgada) se benefician más del índice; el diseño debería favorecer filtros selectivos.

2. ¿Por qué no es recomendable crear índices para todos los campos?

Costo de escritura: cada insert/update actualiza todos los índices → más latencia y CPU.

Espacio y RAM: índices ocupan disco y memoria; menos working set efectivo en caché.

Planificador y fragmentación: demasiados índices confunden al planner y pueden degradar planes; además, más mantenimiento (rebuild/compact).

Límites prácticos: hay límites por colección y por documento; además, el overhead operativo crece.

Conclusión: indexa solo lo que responda a consultas reales y críticas (por volumen o latencia).

3. ¿Qué diferencias notaste al indexar un campo string (**ciudad**) frente a un campo numérico (**monto**)?

Más eficiencia con el filtro primero por ciudad:

ciudad (4 valores) → baja selectividad; el índice filtra menos (ej. ~25% del total).

monto (muchos valores) → más selectivo en igualdad; en rangos depende del corte (ej. >300 ~40%).

Tamaño del índice: strings pueden ser más grandes (claves más largas): índice más pesado; números son compactos.

4. Imagina que tu aplicación crece y ahora se hacen muchas consultas por **rango de fechas**.

- ¿Qué índice agregarías?

`db.pedidos.createIndex({ fecha: 1 })`

o combinado por ej

`db.pedidos.createIndex({ ciudad: 1, fecha: 1 })`

- ¿Cómo justificarías esa decisión?

Patrón de acceso: muchas queries del tipo “entre fechas” necesitan que el índice limite por rango sin COLLSCAN.

Orden del índice: pongo primero los predicados de igualdad (si existen, ej. ciudad) y luego fecha (rango/orden).

Métricas: se espera bajar `keysExamined/docsExamined` y `executionTimeMillis` de forma similar al ejercicio anterior.