

Estrutura e tipo de dados Índices, tipos de árvores B Tipos de arquivos

Enzo@EnzoTMorente

Armazenamento em disco

#### Armazenamento em disco

É o termo que define o ato de armazenar dados em hard disks em sistemas computacionais, ou seja a memória secundária

- A informação não cabe na memória principal
- Queremos que a informação seja permanente

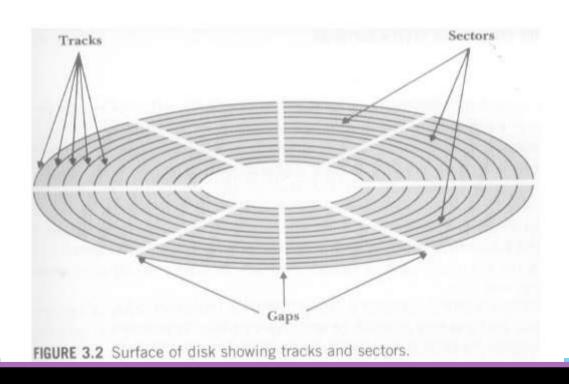
## Hard disk(HD)

- São utilizados para armazenamento de grande quantidade de dados
- Não voláteis
- Na unidade de disco estão presentes: cabeçote de leitura/escrita, braço mecânico, atuador e controladora de disco
- Divisão física e divisão lógica

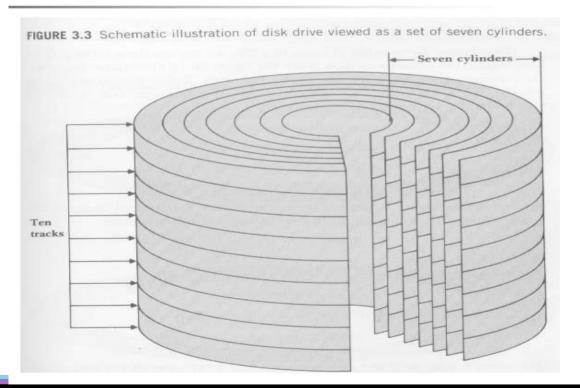
#### Divisão física

- Disco: conjunto de 'pratos' empilhados, com duas faces, dados são gravados nas superfícies desses pratos, a partir de cabeças de leitura(1 para cada face)
- Superfícies: são organizadas em trilhas
- Trilhas: são círculos que vão do exterior do disco ao interior, as trilhas são organizadas em setores
- Setores:menores unidades físicas de armazenamento em um disco rígido.
- Cilindro: conjunto de trilhas na mesma posição

## Trilhas e setores:



## Cilindros



## Divisão lógica

 Blocos: são a unidade de transferência entre o disco e a memória principal

	Páginas lógicas (0,	, 3)		
Γ	Página 0	Página 1	Página 2	Página 3
l	4096 bytes	4 KB	4 KB	4 KB
Ξ	Páginas físicas		 	
Γ	Página 33	Página 21	Página 81	Página 93
	4 KB	4 KB	4 KB	4 KB

# Estrutura de dados em disco

#### Estrutura de dados em disco

Diferente das estruturas de dados na memória RAM, que são voláteis e usadas para acesso rápido, as estruturas de dados em disco são projetadas para armazenamento persistente, garantindo que os dados sejam mantidos mesmo quando o sistema é desligado.

## Índices

#### indices

- Recuperação de informação de forma rápida
- Eficiência na busca
- Facilitar acesso a elementos de um grande conjunto de dados sem precisar percorrê-lo completamente

0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15	16
removido	tamanhoRegistro		Prox								id					
1 byte		4 b	ytes				8 bytes					4 bytes				

17	18		19	20	21	22	23	24	25				 			
	i	dad	de		ta	mNor	neJog	94		non	neJoga	ador	tam	Nacio	nalid	ade
	4	by	tes			4 by	tes		20	V	ariáve	el		4 by	rtes	

244 CO 100 CO 101 CO 100 CO 10

nacionalidade	tamNomeClube	nomeClube
variável	4 bytes	variável

#### **indices**

- Vários registros contidos na memória um do lado do outro
- Necessário percorrer todos os registros para achar o desejado
  - Ineficiente
- Guardar o byte offset e o id de cada jogador
  - Fazer uma busca binária dado um id para achar o byte offset

ANG3795	167	32	LON   2312   Romeo and Juliet   Prokofiev
COL31809	353	77	RCA   2626   Quartet in C Sharp Minor
COL38358	211	132	WAR   23699   Touchstone   Corea
DG139201	396	167	ANG   3795   Symphony No. 9   Beethoven
DG18807	256	211	COL   38358   Nebraska   Springsteen
FF245	442	256	DG   18807   Symphony No. 9   Beethoven
LON2312	32	300	MER   75016   Coq d´or Suite   Rimsky
MER75016	300	353	COL   31809   Symphony No. 9   Dvorak
RCA2626	77	396	DG   139201   Violin Concerto   Beethoven
WAR23699	132	442	FF   245   Good News   Sweet Honey In The
arquivo de in	dice		arquivo de dados
valores orden	ados		geralmente registros desordenados

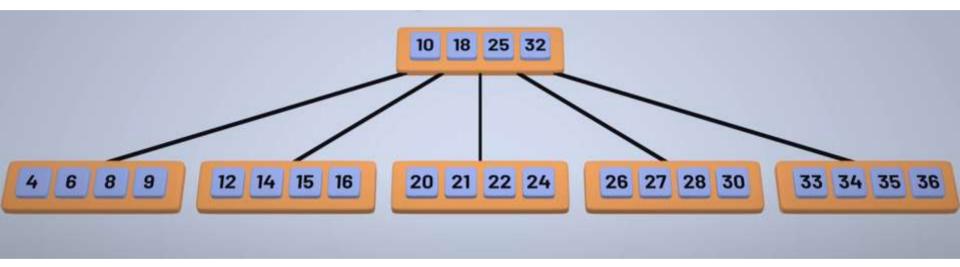
geralmente registros desordenados

## Índice

- Muito boa para poucos dados
- Muitos dados
  - Não tem como manter todo o arquivo de índices na memória principal
  - Ou vai ter que fazer acesso em locais diferentes muito rapidamente

- Muito utilizada quando se tem grandes números de dados
- A Árvore B nunca será completamente carregada na memória principal
  - Só se carrega no máximo um número fixo de nós por vez na memória

- Que nem uma árvore binária
  - Todos os filhos a esquerda são menores
  - Todos os filhos a direita são maiores
- Grande diferença
  - Cada nó da árvore vai conter mais de 1 item
  - Vai conter múltiplos filhos



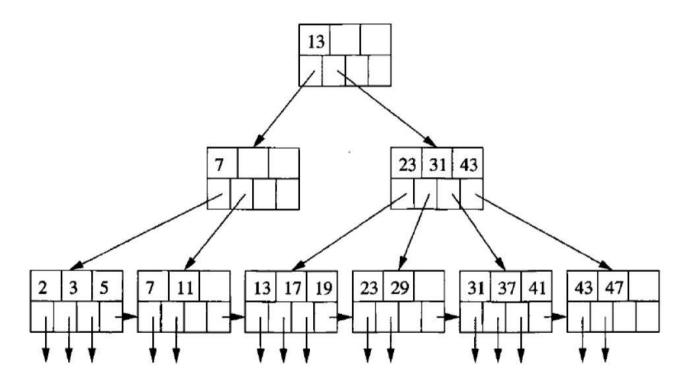
Source: https://www.youtube.com/watch?v=K1a2Bk8NrYQ



- Ter vários nó em um filho só aumenta a complexidade
  - No fim você vai acabar fazendo mais comparações
- Então porque a árvore b é utilizada?
  - A operação mais custosa é a de acessar a memória
  - Acessar a memória 1 vez vai trazer vários itens
  - Nó tamanho da página de disco

- Todos os Byte Offsets estão armazenados somente nos nós folhas
- Os nós intermediários contém valores somente para ajudar na navegação
- Os nós folhas estão ligados entre si
  - Busca linear muito rápida

## **EXAMPLE**: B+-TREE



- O algoritmo de balanceamento
  - Diminui a altura da árvore
  - Maior número de itens nos nós internos
- Árvore mais compacta
- Melhor desempenho

## Comparações

- Desvantagens
  - Uso ineficiente dos nós internos
  - Mais demorada na busca
- Vantagens
  - Implementação mais simples

- Desvantagens
  - Duplicação de chaves
  - Maior complexidade de inserção
- Vantagens
  - Uso eficiente dos nós internos
  - Busca sequencial rápida

- Desvantagens
  - Mais complexa
- Vantagens
  - Uso eficiente dos nós internos
  - Mais rápida para buscar um elemento

#### Select Where

- Select jogador where id = 1920
  - B\* seria melhor
- Select jogadores where id >= 1920
  - B+ seria melhor

Qual é a ideal para implementar?

Tipos de dados

## Tipos de dados



Tipos de arquivos

## **CSV**

name, id, favorite food quincy, 1, hot dogs beau, 2, cereal abbey, 3, pizza mrugesh, 4, ice cream

	Α	В	С
1	name	id	favorite food
2	quincy	1	hot dogs
3	beau	2	cereal
4	abbey	3	pizza
5	mrugesh	4	ice cream

## Parquet

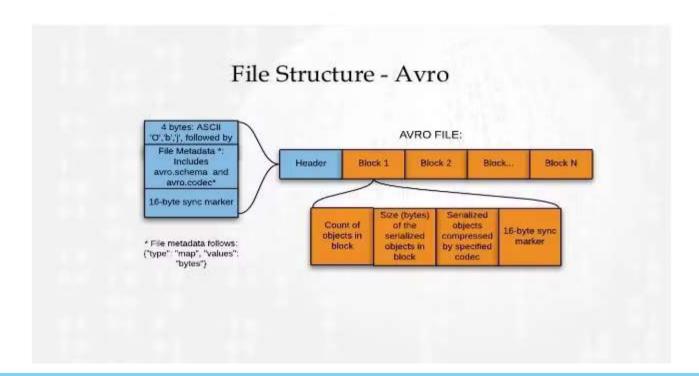
ID	Nome	Idade	
Ĭ	Alice	25	
2	Bob	30	
3	Carol	22	

```
1 $1
   "CITY": "Paris",
   "CONTINENT": "Europe",
   "COUNTRY": "France"
   "CITY": "Nice",
   "CONTINENT": "Europe",
   "COUNTRY": "France"
   "CITY": "Marseilles",
   "CONTINENT": "Europe",
   "COUNTRY": "France"
```

## JSon

```
{|
    "user": {
      "id": "11",
      "animal": "Bob",
      "idade": "2"
    }
}
```

### Avro



### Avro vs CSV

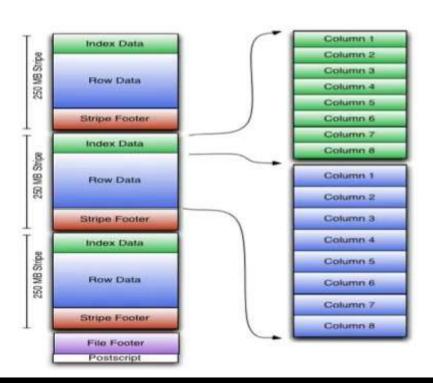
```
"id": 1,
"nome": "Alice",
"idade": 25,
"endereco": {
   "rua": "Rua A",
   "cidade": "São Paulo",
   "pais": "Brasil"
}
```

Avro: possuem dados aninhados

```
{
"id": 1,
"nome": "Alice",
"idade": 25
}
```

CSV: possuem apenas dados simples,

### ORC



## ORC vs Parquet

Característica	ORC	Parquet
Origem	Desenvolvido para Apache Hive	Desenvolvido para Hadoop/Spark
Organização	Estrutura mais complexa com stripes e metadados detalhados	Organizado em row groups com chunks de colunas
Metadados	Muito detalhados (índices, estatísticas)	Menos detalhados que ORC
Compressão	Melhor compressão, especialmente para dados numéricos e repetidos	Boa compressão, mas geralmente inferior ao ORC
Tamanho do arquivo	Menor devido à compressão eficiente	Tende a ser maior que ORC
Performance de leitura	Excelente para operações agregadas e scan de grandes volumes	Excelente para consultas que acessam colunas específicas
Casos de uso principais	Consultas analíticas no Hive, agregações em grandes volumes	Consultas analíticas em Spark, Presto, Athena, data lakes
Suporte à evolução de esquema	Limitado	Limitado, mas um pouco mais flexível