

Laboratório de Biologia Computacional e Molecular

Centro de Biotecnologia da UFRGS Universidade Federal do Rio Grande do Sul



R para Ciências da Vida (BCM13065) Aula 5

PPGBCM - UFRGS

Diego Bonatto 2024/2

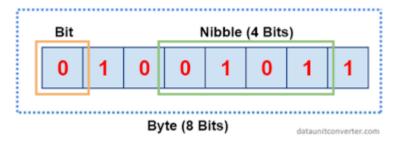
Tipos de dados e variáveis em linguagens de programação

- Cada linguagem possui tipos de dados específicos (ex.: caractere, inteiro, flutuante) para armazenar informações e realizar operações.
- A memória alocada varia conforme o tipo de dado (ex.: em C, caractere = 1 byte, inteiro = 2 ou 4 bytes).
- Em R: variáveis são atribuídas a objetos, não a tipos de dados fixos.

Definições básicas – bits e bytes

Memory Capacity Conversion Chart

Term (Abbreviation)	Approximate Size 8 bits	
Byte (B)		
Kilobyte (KB)	1024 bytes / 103 bytes	
Megabyte (MB)	1024 KB / 10 ⁶ bytes	
Gigabyte (GB)	1024 MB / 109 bytes	
Terabyte (TB)	1024 GB / 10 ¹² bytes	
Petabyte (PB)	1024 TB / 10 ¹⁵ bytes	
Exabyte (EB)	1024 PB / 10 ¹⁸ bytes	
Zettabyte (ZB)	1024 EB / 10 ²¹ bytes	
Yottabyte (YB)	1024 ZB / 10 ²⁴ bytes	



- Um número binário é uma forma de representar números usando apenas dois símbolos: 0 e 1. Este sistema é chamado de "sistema numérico binário" ou "sistema numérico de base 2".
- Pense nisso como um interruptor de luz – está ligado (1) ou desligado (0). Esta é a ideia básica por trás dos números binários.

Definições básicas – bits e bytes

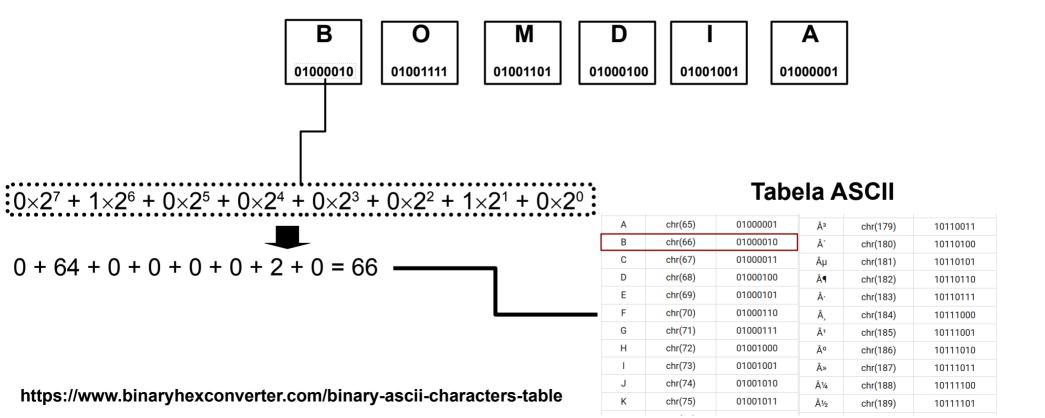
ASCII BINARY ALPHABET

Cada tipo de dado é uma sequência de bytes. Cada byte é uma sequência de 8 bits (dígitos binários) e portanto tem 2⁸ = 256 possíveis valores:

0000000, 00000001, 00000010, ..., 111111110, 11111111

Os bytes são convertidos para dados passíveis de leitura por humanos utilizando tabelas de conversão, como ASCII.

Definições básicas – bits e bytes



Tipos de Dados e Alocação de Memória

- Caractere (a, b, c...): 1 byte
- Número Inteiro (1, 2, 3...): 1-4 bytes
- Ponto Flutuante (1.1, 2.3, 5.6...): 4-8 bytes
- Longo ("Olá mundo"...): 8 bytes

 A alocação de memória varia conforme o tipo de dado e a linguagem de programação.

Por que o tamanho dos dados importa?

- Alocação de Memória: Evitar estouros de memória e otimizar o uso de recursos.
- Performance: Dados menores são processados mais rapidamente.
- Escolha de Algoritmos: Diferentes algoritmos são mais eficientes para diferentes tamanhos de dados.
- Transmissão de Dados: Impacta a velocidade de transferência e o consumo de banda.
- Armazenamento: Determina a quantidade de espaço em disco necessária.

1. Vetores

 Descrição: Estrutura de dados unidimensional que armazena elementos do mesmo tipo (ex.: numérico, caractere).

Uso de RAM:

- Eficiente, já que só aceita elementos homogêneos.
- Tamanho da memória é proporcional ao número de elementos e ao tipo de dado (inteiros usam menos memória que flutuantes).

Tempo de Processamento:

- Muito rápido, especialmente para operações elementares ou funções vetorizadas.
- Exemplo de Aplicação: Somar um vetor de 1 milhão de números.

2. Arrays

- Descrição: Extensão de vetores para mais dimensões.
- Uso de RAM:
 - Moderado a alto, pois ocupa mais memória para representar múltiplas dimensões.
 - Aloca a memória para todas as posições, mesmo que estejam vazias.
- Tempo de Processamento:
 - Depende da dimensão, mas é geralmente eficiente para operações matemáticas vetorizadas.
- Exemplo de Aplicação: Análises de múltiplas variáveis (ex.: séries temporais multidimensionais).

3. Matrizes

- Descrição: Representação bidimensional de vetores com elementos homogêneos.
- Uso de RAM:
 - Semelhante a arrays, com alocação proporcional ao tamanho e tipo dos dados.
 - Menos flexível que dataframes (só aceita um tipo de dado).
- Tempo de Processamento:
 - Rápido, especialmente para cálculos matriciais otimizados por bibliotecas como BLAS/LAPACK.
- Exemplo de Aplicação: Álgebra linear e modelos estatísticos.

4. Dataframes

- Descrição: Estrutura bidimensional que suporta diferentes tipos de dados em colunas.
- Uso de RAM:
 - Moderado a alto, porque cada coluna pode ter seu próprio tipo e o overhead para organização é maior.
 - Tende a consumir mais memória em comparação a matrizes para o mesmo número de elementos.
- Tempo de Processamento:
 - Mais lento do que matrizes para operações de grande escala, devido à flexibilidade e checagem de tipos.
 - Operações com pacotes otimizados (ex.: data.table, dplyr) são mais rápidas.
- Exemplo de Aplicação: Manipulação e análise de grandes conjuntos de dados tabulares.

5. Listas

 Descrição: Estrutura que pode armazenar diferentes tipos de objetos, incluindo outros vetores, matrizes, ou até listas.

Uso de RAM:

- Alto, pois precisa armazenar referências para cada elemento e seus metadados.
- Tamanho depende do número e complexidade dos objetos armazenados.

Tempo de Processamento:

- Mais lento para acessar ou modificar elementos, devido à flexibilidade.
- Operações específicas (ex.: indexação) podem ser otimizadas.
- Exemplo de Aplicação: Armazenar resultados de modelos ou dados heterogêneos.

Tipos de dados e uso de RAM/processamento em R

Comparação Geral

Estrutura	Uso de RAM	Tempo de Processamento	Nota
Vetor	Baixo	Muito rápido	Ideal para operações homogêneas simples.
Аггау	Moderado	Rápido	Eficiente para dados multidimensionais homogêneos.
Matriz	Moderado	Muito rápido	Excelente para cálculos matemáticos e lineares.
Dataframe	Alto	Moderado	Versátil, mas consome mais memória devido à heterogeneidade.
Lista	Muito alto	Mais lento	Alta flexibilidade, mas com custo significativo em RAM e processamento.

Tipos de dados e uso de RAM/processamento em R

- Vetores, matrizes e arrays são mais eficientes em termos de RAM e processamento, mas são limitados a dados homogêneos.
- Dataframes e listas oferecem flexibilidade para manipular dados heterogêneos, mas a um custo maior de desempenho e uso de memória.
- Escolha ideal: Depende do tipo de análise e tamanho do conjunto de dados. Para eficiência, prefira vetores/matrizes quando possível; para flexibilidade, use dataframes/listas.

Tipos de análises de dados biológicos e alocação

Comparação Geral

Análise	Uso de RAM	Tempo de Processamento
Alinhamento de Sequências	Moderado (MB-GB)	Variável (segundos a horas)
Modelagem de Proteínas	Muito alto (GB-TB)	Longo (horas a dias)

Histone H1 (residues 120-180)

NON-CONSERVED
AMINO ACIDS

Onservative

COISERATIVE COISERATIVE

Onservative erative

