STAT243 Lecture 2.1 Data storage and file formats on a computer

参考文献:

- Adler
- Nolan and Temple Lang, XML and Web Technologies for Data Sciences with R.
- Murrell, Introduction to Data Technologies.
- SCF tutorial: Working with large datasets in SQL, R, and Python

参考视频: bCourses Media Gallery 有 4 段 2020 年的参考视频 (使用 R):

- · Text files and ASCII
- Encodings and UTF-8
- HTML
- XML and JSON

1 基本概念与术语

- 文件 (file): 按字节顺序组织的数据集合,包含内容与少量元信息 (metadata)。
- 目录 (directory): 文件的层级组织方式,路径使用分隔符表示层级。
- 路径 (path):
 - 绝对路径: 从根目录开始, 例如 /home/user/data.csv 。
 - 相对路径: 相对当前工作目录,例如 ../data/airline.csv 。
- 扩展名 (extension): 约定俗成的类型标识,如 .csv , .json , .parquet , 不决定编码方式但有提示作用。
- MIME type: 互联网场景中文件类型的标准描述,如 text/csv, application/json。
- bit / byte: bit 为二进制位,取值 0/1; byte 为 8 bits。很多文件属性与编码的度量单位以 byte 计。

| 2 Text files vs Binary files

- Text files
 - 定义: 文件中的比特编码为单个字符; 数字以字符形式写入(例如由数字字符0-9组成)。
 - 例子: CSV, XML, HTML, JSON。
 - 编码:
 - ASCII: 1 byte/char; 最多 128 个字符(字母大小写、数字、标点与控制字符)。
 - UTF-8: 1–4 bytes/char。
 - 优点:人可读、跨语言、易 diff。
 - 局限:
 - 某些格式(如 JSON、HTML)不易按"行"解释/操作,不适合用 shell 行处理工具;
 - 存储冗余、解析耗时; 随机访问差。
- Binary files
 - 定义: 比特用自定义二进制布局编码信息, 而非直接对应字符; 程序需按格式解释字节语义。
 - 例子: netCDF、Python pickle、R .Rda、HDF5、已编译代码等。
 - 性能:通常更节省空间且可随机访问;数值通常以 8 bytes/数存储(详见 Unit 8)。
 - 局限:不可读、跨语言互操作依赖库与规范。

| 3 Common file types



说明:此处既包含文本格式也包含二进制/容器格式。

1. Flat text (定宽或分隔符)

- 一行一条记录;列为不同变量。
- 常见分隔符: tab、逗号、空格、pipe 。
- 常见扩展名: _txt, _csv 。
- 字段中若包含分隔符或换行,可使用引号包裹; pandas.read_table() 能处理带引号情况。
- 换行差异与转换:
 - Windows 行尾, UNIX 行尾。
 - 在 UNIX 上看到行尾 [™] 表示混入了 DOS 行尾。
 - 可用 fromdos / dos2unix 转换为 UNIX; todos / unix2dos 转换为 DOS/Windows。

2. 逐行文本但无列含义

• 例如纯文本或部分生物信息学数据, 一行仅是一段信息。

.

3. 数据交换格式

- XML, JSON 为自描述(元数据在文件中)。
- Python 常用库: lxml, json (细节见后续章节)。

•

4. HTML

• 常用于 web 抓取; 结合 requests, BeautifulSoup 解析。

.

5. netCDF / HDF5

- 科学计算常用;以变量保存多维数组,包含维度与元数据。
- Python 可用 netCDF4。

.

6. 他软件数据格式

• Stata/SAS/SPSS; pandas.read_stata/read_spss/read_sas 可读入。

•

7. Excel

- 不建议作为数据分发格式:
 - 专有且结构复杂、格式可能变化;
 - 行数等限制;
 - 难以用 UNIX 工具处理;
 - 常含多工作表、图表、宏等非数据内容。
- 建议:在 Excel 导出为 CSV 再读入 Python。

.

8. Databases

- Python 可与 SQLite, DuckDB, PostgreSQL, MySQL, Oracle 等交互。
- 通过 SQL 查询并将结果返回至 Python(详见后续单元与 tutorial)。

4 CSV vs. specialized formats such as Parquet

- CSV 优点:简单、人可读、便于行处理工具。
- CSV 劣势:
 - 行存储类型混杂,压缩效果一般;
 - 明文存储分隔符与换行, 体积偏大;
 - 随机访问不便: 定位第 N 行需顺序扫描换行符(如找第 10 行需先找到第 9 个换行)。
- Parquet 优势:
 - 列式存储(列块), 同列类型一致且重复多, 便于编码与压缩;

• 可只读取所需列, I/O 更小, 通常更快; 常以多个文件分片存储。

• 示例(原文给出)

- 读取 CSV ≈ 1.815 s; 读取 Parquet ≈ 0.443 s。
- 大小: CSV≈51 MB; Parquet≈8 MB。
- 代码与命令:

```
Python
import time, os, pandas as pd
2 # Read from CSV
3 	 t0 = time.time()
4 data_from_csv = pd.read_csv(os.path.join('...', 'data', 'airline.csv'))
5 print(time.time() - t0) # ~1.815 s
6 # Write Parquet
7 data_from_csv.to_parquet(os.path.join('...', 'data', 'airline.parquet'))
8  # Read from Parquet
9 t0 = time.time()
data_from_parquet = pd.read_parquet(os.path.join('...', 'data', 'airline.parquet'))
print(time.time() - t0) # ~0.443 s
```

Shell >_

```
1 ls -l ../data/airline.csv
2 ls -l ../data/airline.parquet
```