# Q1 客户端Web访问日志分析报告

## Q1.1 数据准备与预处理

#### 数据路径

HTTP 日志路径: maccdc-2012/{00,01,02,03,04,05}/http.log.gz
 DNS 日志路径: maccdc-2012/{00,01,02,03,04,05}/dns.log.gz

#### 读取与处理

使用 PySpark 读取 JSON 格式的日志文件,并对时间戳字段进行格式转换:

```
df_http = spark.read.json(http_path)
df_http = df_http.withColumn("ts", F.from_unixtime("ts").cast("timestamp"))

df_dns = spark.read.json(dns_path)
df_dns = df_dns.withColumn("ts", F.from_unixtime("ts").cast("timestamp"))

注册为临时视图以支持 SQL 查询:

df_http.createOrReplaceTempView("http_log")
df_dns.createOrReplaceTempView("dns_log")
```

## Q1.2 最频繁访问的 URI 排行

#### 分析目标

统计 HTTP 状态码为 200 且请求方法为 GET 的访问中,最常访问的 URI。

### 查询逻辑

- 筛选 status\_code == 200 且 method == "GET" 的记录;
- 以 URI 为维度进行分组并计数;
- 按访问次数降序排列。

### Top 20 URI 访问统计

URI	访问次数
/	9475
/admin/config.php?pass=admin	556
/main.php?logout=1	194
/top.php?stuff=15	191
/top.php	179
/main.php?stuff=1	172
/get_latest_id.php	159
/admin/config.php	138
/cacti/index.php	129

URI	访问次数
/en-US/api/message	118

## Q1.3 访问 URI 的 TCP 协议使用比例

### 分析目标

在任务二的基础上,进一步分析每个 URI 所关联的 DNS 请求中,使用 TCP 协议的比例。

#### 查询逻辑

- 左连接 HTTP 和 DNS 日志 (连接键: uid ) ;
- 筛选 GET 请求和状态码为 200 的记录;
- 计算每个 URI 的 HTTP 访问次数;
- 计算这些访问中 DNS 请求使用 proto = tcp 的比例。

### Top 20 URI 的 TCP 协议比例统计

URI	HTTP访问次数	TCP使用比例(%)
/	9475	0.0
/admin/config.php?pass=admin	556	0.0
/main.php?logout=1	194	0.0
/top.php?stuff=15	191	0.0
/top.php	179	0.0
/main.php?stuff=1	172	0.0
/get_latest_id.php	159	0.0
/admin/config.php	138	0.0
/cacti/index.php	129	0.0

# Q2.1 - 2.2客户流失预测: 生存分析报告

## 1. 数据准备与预处理

数据来源: 客户流失数据集 (共3,351行 × 20列)

#### 关键步骤:

- 筛选出按月付费且拥有DSL或光纤网络服务的客户。
- 创建二元标签变量 churn (流失=1, 留存=0)。
- 将分类变量(如 dependents, techsupport)转换为哑变量。
- 将所有列名统一为小写格式。

#### 数据预处理快照示例:

customerid	gender	seniorcitizen	•••	techsupport_yes	churn
7590-VHVEG	Female	0	•••	0	1
3668-QPYBK	Male	0	•••	1	0

# 2. 探索性生存分析

### 分层分析:

• **按性别**: 无显著差异 (log-rank 检验 p = 0.15)

• 按网络类型 (DSL vs Fiber):

■ DSL用户在早期具有更高生存概率:

月份	DSL生存概率	Fiber生存概率
1	0.90	0.85
6	0.78	0.65

## 3. Cox比例风险模型

#### 模型摘要:

• **一致性指数 (Concordance)** : 0.64

### 显著变量:

特征	风险比 (Hazard Ratio)	p值
onlineBackup_Yes	0.46 (风险降低54%)	<0.001
techSupport_Yes	0.53 (风险降低47%)	<0.001
internet_service_DSL	0.80 (风险降低20%)	< 0.001

#### 比例风险假设检验:

以下变量不满足比例风险假设(p < 0.001), 说明其影响随时间变化:

- internet service DSL
- onlineBackup Yes
- techSupport\_Yes

建议:对上述变量进行分层建模 (Stratification)。

# 4. 参数生存模型 (对数正态AFT模型)

### 核心结果:

• **中位生存时间预测**: 135.51个月

### 特征的生存时间加速效应:

特征	加速系数 (exp(coef))	解读
onlineBackup_Yes	2.25	生存时间延长125%
techSupport_Yes	1.99	生存时间延长99%
internet_service_DSL	1.47	生存时间延长47%

# 5. 财务影响分析

**关键指标**(假设:每月利润 = \$30,折现率 IRR = 10%)

合同月份	生存概率	累积净现值 (NPV)
12	59%	\$251.40
24	43%	\$405.44
36	[预测]	\$615.20

### 6.

#### 留存关键因素:

- 使用在线备份服务的用户流失风险降低54%
- 提供技术支持的用户中位生存时间提升近一倍

### 服务优化建议:

- 对DSL用户重点推广安全/备份打包服务
- 强化客户初期(前12个月)支持体验以延长生命周期

### 客户生命周期价值 (CLV) 提升:

• 12-24个月为投资回报率 (ROI) 峰值区间, 应重点投入留存资源

### 总结

生存分析有效量化了客户留存驱动因素,并预测客户生命周期价值(CLV)。 推荐使用**分层Cox模型**或**对数正态AFT模型**以提升预测准确性,从而助力更精准的客户留存策略制定。

# Q2.3

#### **ChatGPT**

```
{
    "sql": "SELECT COUNT(*) AS continent_count FROM continents;"
}
Deepseek
{"sql": "SELECT COUNT(*) AS count FROM continents;"}
```