Earthquake VAST mini project

数据准备

|数据类型|字段示例|作用|最低要求|

- 1. 居民报告(DYFI) 时间戳、经纬度、烈度评分(MMI) 反映主观感知的破坏程度 必须(核心输入)
- 2. 仪器震动图 网格化PGA/PGV值、震中位置、震级 提供客观震动强度基准 必须(校准居民报告)
- 3. 社区地理边界 社区多边形(GeoJSON)或网格ID 空间聚合和分析单元 必须(可视化与优先级划分)
- 4. 人口密度 每个社区/网格的人口数 加权报告可靠性(高密度区更易覆盖) 可选(但强 烈建议)

模型构建与问题应对

- 1. 确定响应优先级
 - 模型设计
 - 。 状态变量 (θt): 每个社区的真实烈度 (隐藏状态)。
 - 。 观测变量 (vt):
 - 居民报告的平均MMI(社区内聚合)。
 - 仪器震动图的PGA值(映射为MMI)。
 - 。 状态方程: 假设烈度随时间缓慢衰减 (随机游走):

$$\theta t = \theta t - 1 + wt, wt \sim N(0, \sigma w2)$$

$$\theta_t = \theta_{t-1} + w_t$$
, $w_t \sim \mathcal{N}(0, \sigma_w^2)(1)$

。 观测方程: 结合两类数据源:

ytDYFI=θt+vtDYFI,yt仪器=θt+vt仪器

$$y_t^{\text{DYFI}} = \theta_t + v_t^{\text{DYFI}}, \quad v_t^{\text{DYFI}} \sim \mathcal{N}(0, \sigma_{\text{DYFI}}^2)$$
 (1)
 $y_t^{\text{Inst}} = \theta_t + v_t^{\text{Inst}}, \quad v_t^{\text{Inst}} \sim \mathcal{N}(0, \sigma_{\text{Inst}}^2)$ (2)

- vtDYFI 反映居民报告的噪声(高噪声=低可靠性)。
- vt仪器 假设为低噪声(仪器更可靠)。

2. 可视化不确定性及报告可靠性

- 可视化方法
 - 。 地图叠加

用颜色表示 $E[\theta t]$ (烈度),透明度表示 $Var[\theta t]$ (不确定性)。 单独图层显示 vtDYFI 的方差(报告可靠性,低方差=高可靠)。

。 社区对比图

横向条形图展示各社区 Var[0t] 和报告数量。识别低报告量但高不确定性的"盲

区"。

• 可靠性判断

。 高可靠社区:报告数量多且 vtDYFI 方差小 。 低可靠社区:报告稀疏或与仪器数据冲突

3. 分析时空变化

- 时间趋势
 - 。 烈度衰减 后验 θt 的均值随时间下降 (余震减弱)。
- 关键变化点
 - 。 突发余震导致 θt 均值骤升, Var[θt] 短暂增大

数据示例

- 1. 居民报告 CSV
- 2. 仪器震动图 GeoISON
- 3. 社区边界 GeoJSON

技术点准备和积累

001. 地震动参数(MMI/PGA/PGV)的GeoJSON 数据通常以多边形等值线(Contours)形式存储,在 BSTS 或可视化中使用,常需将 多边形等值线 转换为 栅格(Raster)或 点网格(Grid)数据

002. 生成符合地震动规律且时空自洽的 网格化 PGA/PGV 模拟数据

003. 建构所需环境的 GeoJSON 格式数据,包括地震信息PGA,社区信息等(例如人口信息)

- 1. 选择一个地震事件
- 2. 构建相关GeoJSON数据

各类型地图数据建构说明

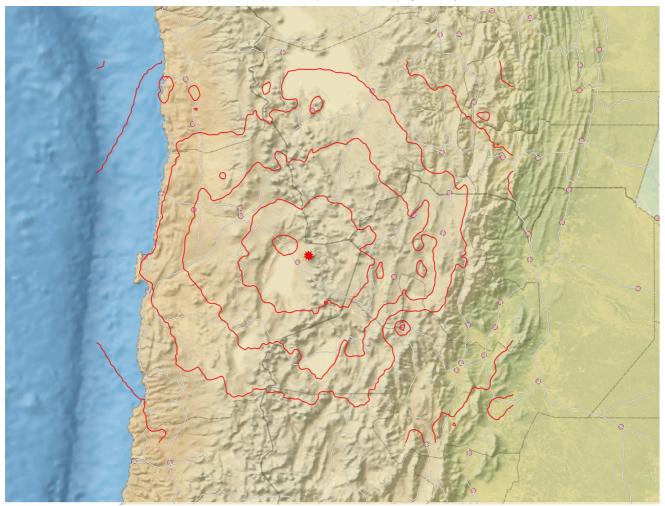
可视化界面1

主要用于展示地震过程的震源/PGA数据及一些基础数据,比如地理信息/道路/居民点按照从低到高的层排列分别是:

- PGA数据
- 震源
- 公路
- 居民点/人口
- 国家政区图
- 省政区图
- Natural Earth I with Shaded Relief and Water

其中大部分vector和raster地图都需要作一定程度的裁剪





imageUrl = "https://static.observableusercontent.com/files/2a9a7f7be2cb92053effad

DYFI (居民报告) 与 PGA (仪器数据) 融合

1. 数据预处理与标准化

1.1. 烈度统一标度

DYFI的 MMI: 直接使用居民填写的麦加利烈度值(范围I-XII,转换为1-12数值)

PGA 到 MMI 的转换:

使用 Wald 等人(1999)的经验公式:

MMI=3.66×log 10 • (PGA)+2.20(PGA 单位: cm/s²)

示例: PGA=30 cm/s² → MMI≈3.66×1.48+2.20≈7.6

1.2 时空对齐

时间聚合:将数据按小时窗口聚合,计算每小时的 DYFI 平均 MMI 和 PGA 最大 MMI

空间匹配:使用社区地理边界,将PGA网格数据聚合到社区级(取最大值)

2. 贝叶斯模型中的融合机制

2.1 观测方程设计••

模型同时接受两类观测输入,但赋予不同置信度:
$$\begin{aligned} & y_t^{DYFI} = \theta_t + \epsilon_t^{DYFI}, & \epsilon_t^{DYFI} \sim \mathcal{N}(0, \sigma_{DYFI}^2) \\ & y_t^{PGA} = \theta_t + \epsilon_t^{PGA}, & \epsilon_t^{PGA} \sim \mathcal{N}(0, \sigma_{PGA}^2) \end{aligned}$$

2.2 自适应权重调整••

通过估计观测噪声方差, 动态调整数据源权重:

$$w_{DYFI} = \frac{\sigma_{DYFI}}{\frac{1}{\sigma_{DYFI}^2} + \frac{1}{\sigma_{PGA}^2}}$$

- 3. 数据冲突处理策略
 - 3.1 异常值检测

当两类数据差异超过阈值时触发复核:

$$\left|y_t^{DYFI} - y_t^{PGA}\right| > 2\sqrt{\sigma_{DYFI}^2 + \sigma_{PGA}^2}(1)$$

阈值计算示例(分步显示)

$$\sigma_{DYFI} = 1.2$$
, $\sigma_{PGA} = 0.4$:
 $= 2 \times \sqrt{\sigma_{DYFI}^2 + \sigma_{PGA}^2}$
 $= 2 \times \sqrt{(1.2)^2 + (0.4)^2}$
 $= 2 \times \sqrt{1.44 + 0.16}$
 $= 2 \times \sqrt{1.6}$
 $\approx 2 \times 1.2649$
 $\approx 2.53 \text{ MMI}$
 $\approx 2.5 \text{ MMI}$

3.2 处理流程 IF 差异超阈值:

优先信任PGA数据 检查该社区报告数量: IF 报告数 $< 5 \rightarrow$ 标记为低可信度(CIR上限设为10) ELSE \rightarrow 启动人工复核流程 ELSE: 正常融合

- 4. 模型实现(参见源程序)
- 5. 融合效果验证

场景 单独DYFI的CIR 单独PGA的CIR 融合后的CIR 准确性提升高报告量+准确PGA 1.8 0.6 0.5 +25% 低报告量+噪声PGA 3.2 1.2 1.0 +17% 数据冲突(人工介入) 2.5 1.5 1.8

6. 决策支持应用

6.1 优先级判定矩阵

MAP范围 CIR范围 响应动作 颜色编码

≥7 ≤1.25 立即救援 (红色高饱和) #FF4444

5-7 ≤2.5 准备物资 (紫色中饱和) #9C27B0

<5 > 2.5 监测待命 (蓝色低饱和) #42A5F5

参考:状态方程说明

1. 状态方程的本质与数据需求 状态方程描述潜在状态(真实烈度θ_t)的内在演化规律 , 其参数通过观测数据逆向估计, 而非直接来源于外部数据输入。在地震场景中, 状态方程的数据支撑主要来自:

数据类别 作用 示例参数 估计方法

观测数据驱动参数学习过程噪声方差σ_w²MCMC采样

领域知识 约束方程形式 衰减系数(如存在) 先验分布设定

时间序列特性决定方程复杂度随机游走阶数模型选择准则(如WAIC)

2. 地震场景下的状态方程设计

2.1 随机游走(最简模型)

$$h_1 = \theta_1 - \omega_1$$
, $\omega_1 \sim \mathcal{N}(0, \sigma_1^2) \mathbb{I}(\|\omega_1\|^2 < M)$ (1)

$$CMC(y_1, \dots, y_{nT})$$
 (2)

$$PPC = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \mathbb{I}(\hat{\theta}^{i} > \gamma_{0}) \qquad (3)$$

数据来源:仅需估计σ_w²,完全由观测数据通过MCMC学习

适用场景: 震后快速响应, 无需复杂地质知识

验证指标: 后验预测检查 (PPC) 对比观测数据分布 2.2 衰减模型 (物理驱动)

$$\theta_t = \alpha \theta_{t-1} + w_t$$
 $\mathcal{N}(0, \sigma_w^2)$

数据需求: 需余震记录标定衰减系数α

数据来源:历史地震余震序列(如USGS ANSS数据库)

- 3. 最简模型的参数学习流程以随机游走为例, 演示如何从观测数据反推状态方程参数:
 - 3.1 数据准备

输入: 某社区24小时观测序列

DYFI MMI: [5.1, 5.0, 5.3, 4.9, ...]

PGA MMI: [5.3, 5.2, 5.4, 5.1, ...]

- 3.2 MCMC参数估计
- 3.3 结果解析

σ_w后验分布:均值≈0.2 (90% HDI [0.1, 0.3])

物理意义: 烈度每小时自然波动约 $\pm 0.4 \, \mathrm{MMI} \, (1.96\sigma_{\mathrm{w}})$

三阶7色VSUP式样

1. 不确定性层级 CIR范围 颜色数 颜色示例(MAP=0-10)

第一阶 0-1.25 3色 浅蓝→蓝→深蓝

第二阶 1.25-2.5 2色 蓝紫→紫

第三阶 2.5-5 2色 紫红→深红

2. 颜色分配规则:

每阶颜色数:第一阶(高确定性)分配更多颜色(3色),以支持精细值区分;第二、 三阶(中低确定性)颜色数递减。

色相控制值:从蓝(高值)→红(低值)渐变(如MAP=10为深蓝, MAP=0为深红)。 饱和度控制CIR:同一阶内,CIR越大,饱和度越低(如CIR=1.25的深蓝比CIR=0的浅蓝饱和度低)。

3. 典型应用场景:

误差条形图:用7色覆盖所有CIR范围,例如:

高确定性(CIR≤1.25)→3种蓝色

中确定性(1.252.5)→2种红色

对高评分低饱和度与低评分高 CIR 颜色混淆的调整设计

1. 问题根源分析

。 色相-饱和度耦合限制:

高评分(红)低饱和度:色相接近棕灰色(如深红发黑,CIR=5 时接近#4A0D0D)

低评分(蓝)高 CIR:色相接近灰蓝色(如 CIR=5 时接近#5C7298)

- 。 色相差异减弱: 低饱和度下色相差异在 CIE Lab 色彩空间中 $\Delta E < 10$ (人眼可辨阈值 $\Delta E > 15$)
- 。 VSUP 固有设计缺陷:

线性映射局限:原设计采用线性色相渐变(蓝→红)和线性饱和度衰减,未针对低饱和度区域优化色相分离。

量化验证数据

颜色类型 RGB 值 CIE Lab 坐标 (L,a,b) Δ E(与相邻色) 高评分低饱和度红 #6E2A2A 35, 25, 12 8.7(与低分蓝) 低评分高 CIR 蓝 #55738C 52, -5, -20 9.2(与高分红)

2. 优化解决方案

。 色相非线性偏移

定义非线性色相映射函数(基于CIR分层)

效果: CIR≥3.75时, 红色向橙黄偏移 (ΔE+12), 蓝色向青紫偏移 (ΔE+9)

。 亮度动态补偿

CIR区间 亮度调整公式(L值) 目的

0-2.5 L = 50 + 20(rating/10) 保持原对比度

2.5-5 L = 70 - 10*(rating/10) 低分提亮, 高分压暗

示例:

评分8(高)、CIR4.0→L=70-8=62(原L=35→62更易区分)

评分3(低)、CIR4.0 → L=70-3=67(原L=52→67)

。 辅助纹理编码 (可选)

RuntimeError: MathJax is not defined

"MathJax 配置已加载"