

1.3.4 数值算法推导

接下来我们推导 Hulu 论文中求解 (1.13) 的数值算法, 对数学不感兴趣的读者可以跳过。给定矩阵 \mathbf{A} , 算法总共花费 $\mathcal{O}(nk^2)$ 时间选出 k 个物品。因为 \mathbf{A}_S 是对称正定矩阵, 所以它存在 Cholesky 分解 $\mathbf{A}_S = \mathbf{L}\mathbf{L}^\top$, 这里的 \mathbf{L} 是大小为 $|\mathcal{S}| \times |\mathcal{S}|$ 的下三角矩阵。下三角矩阵的意思是对角线以上的元素都为零。矩阵 $\mathbf{A}_{S \cup \{i\}}$ 比 \mathbf{A}_S 多了一行和一系列, 记作:

$$\mathbf{A}_{S \cup \{i\}} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}_S & \mathbf{a}_i \\ \mathbf{a}_i^\top & a_{ii} \end{bmatrix}. \quad (1.14)$$

上式中的 \mathbf{a}_i 的元素是 $\mathbf{v}_i^\top \mathbf{v}_j$, $\forall j \in \mathcal{S}$, 而 $a_{ii} = \mathbf{v}_i^\top \mathbf{v}_i = 1$ 。矩阵 $\mathbf{A}_{S \cup \{i\}}$ 的 Cholesky 分解可以写作:

$$\mathbf{A}_{S \cup \{i\}} = \begin{bmatrix} \mathbf{L} & \mathbf{0} \\ \mathbf{c}_i^\top & d_i \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{L} & \mathbf{0} \\ \mathbf{c}_i^\top & d_i \end{bmatrix}^\top, \quad (1.15)$$

其中 \mathbf{c}_i 和 d_i 是未知的。由公式 (1.16) 和 (1.15) 可得:

$$\mathbf{A}_{S \cup \{i\}} = \begin{bmatrix} \mathbf{A}_S & \mathbf{a}_i \\ \mathbf{a}_i^\top & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{L}\mathbf{L}^\top & \mathbf{L}\mathbf{c}_i \\ \mathbf{c}_i^\top \mathbf{L}^\top & \mathbf{c}_i^\top \mathbf{c}_i + d_i^2 \end{bmatrix}.$$

我们得到两个公式:

$$\mathbf{a}_i = \mathbf{L}\mathbf{c}_i \quad \text{和} \quad 1 = \mathbf{c}_i^\top \mathbf{c}_i + d_i^2.$$

\mathbf{L} 和 \mathbf{a}_i 是已知的, \mathbf{L} 是上一轮算出的 Cholesky 分解, \mathbf{a}_i 包含矩阵 \mathbf{A} 的元素。我们需要求出未知的 \mathbf{c}_i 和 d_i 。由于 \mathbf{L} 是下三角矩阵, 只需要 $\mathcal{O}(|\mathcal{S}|^2)$ 的浮点数运算即可求出 $\mathbf{c}_i = \mathbf{L}^{-1}\mathbf{a}_i$ 。然后就可以算出 $d_i^2 = 1 - \mathbf{c}_i^\top \mathbf{c}_i$ 。有了 d_i , 我们就能快速求出 $\det(\mathbf{A}_{S \cup \{i\}})$ 。由下三角矩阵和行列式的定义可知:

$$\det \left(\begin{bmatrix} \mathbf{L} & \mathbf{0} \\ \mathbf{c}_i^\top & d_i \end{bmatrix} \right) = \det(\mathbf{L}) \times d_i.$$

由于 $\det(\mathbf{XY}) = \det(\mathbf{X})\det(\mathbf{Y})$, 我们得到

$$\det(\mathbf{A}_{S \cup \{i\}}) = \det \left(\begin{bmatrix} \mathbf{L} & \mathbf{0} \\ \mathbf{c}_i^\top & d_i \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{L} & \mathbf{0} \\ \mathbf{c}_i^\top & d_i \end{bmatrix}^\top \right) = \det(\mathbf{L})^2 \times d_i^2.$$

贪心算法的公式 (1.13) 可以等价写作:

$$\operatorname{argmax}_{i \in \mathcal{R}} \theta \cdot \text{reward}_i + (1 - \theta) \cdot \left(\log \det(\mathbf{L})^2 + \log d_i^2 \right).$$

由于 \mathbf{L} 与 i 无关, 上面的公式可以等价写作

$$\operatorname{argmax}_{i \in \mathcal{R}} \theta \cdot \text{reward}_i + (1 - \theta) \cdot \log d_i^2. \quad (1.16)$$

这样我们就推导出了求解 k -DPP 的贪心算法:

1. 输入: n 个物品的向量表征 $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n \in \mathbb{R}^d$ 和分数 $\text{reward}_1, \dots, \text{reward}_n$ 。
2. 计算 $n \times n$ 的相似度矩阵 \mathbf{A} , 它的第 (i, j) 个元素等于 $a_{ij} = \mathbf{v}_i^T \mathbf{v}_j$ 。时间复杂度为 $\mathcal{O}(n^2 d)$ 。
3. 选中 reward 分数最高的物品, 记作 i 。初始化集合 $\mathcal{S} = \{i\}$ 和 1×1 的矩阵 $\mathbf{L} = [1]$ 。(由于 $a_{ii} = \mathbf{v}_i^T \mathbf{v}_i = 1$, 此时 $\mathbf{A}_{\mathcal{S}} = [a_{ii}] = \mathbf{L} \mathbf{L}^T$ 。)
4. 做循环, 从 $t = 1$ 到 $k - 1$:
 - (a). 对于每一个 $i \in \mathcal{R}$:
 - I. 行向量 $[\mathbf{a}_i^T, 1]$ 是矩阵 $\mathbf{A}_{\mathcal{S} \cup \{i\}}$ 的最后一行。
 - II. 求解线性方程组 $\mathbf{a}_i = \mathbf{L} \mathbf{c}_i$, 得到 \mathbf{c}_i 。时间复杂度为 $\mathcal{O}(|\mathcal{S}|^2)$ 。
 - III. 计算 $d_i^2 = 1 - \mathbf{c}_i^T \mathbf{c}_i$ 。
 - (b). 求解 (1.16): $i^* = \operatorname{argmax}_{i \in \mathcal{R}} \theta \cdot \text{reward}_i + (1 - \theta) \cdot \log d_i^2$ 。
 - (c). 更新集合 $\mathcal{S} \leftarrow \mathcal{S} \cup \{i^*\}$ 。
 - (d). 更新下三角矩阵:

$$\mathbf{L} \xleftarrow{22} \begin{bmatrix} \mathbf{L} & \mathbf{0} \\ \mathbf{c}^{T i^*} & d_{i^*} \end{bmatrix}.$$

5. 返回集合 \mathcal{S} , 其中包含 k 个物品。

该算法总时间复杂度为 $\mathcal{O}(n^2 d + nk^3)$ 。如果进一步优化线性方程组 $\mathbf{a}_i = \mathbf{L} \mathbf{c}_i$ 的求解, 那么总时间复杂度可以降低到 $\mathcal{O}(n^2 d + nk^2)$ 。原理是在第 t 轮循环中, 利用第 $t - 1$ 轮对 $\mathbf{a}_i = \mathbf{L} \mathbf{c}_i$ 的求解。这里的数学有点复杂, 就不展开介绍了。