《大数据算法》作业 2023 年春

截止日期: 2023 年 6 月 20 日 17:59

Exercise 1 20 分

证明(关于欧氏 k-means 问题的) coresets 满足下面的可组合性质 (composability):

令 $A_1, A_2 \subseteq \mathbb{R}^d$ 是两个互不相交的集合。假设集合 S_1 及权重函数 $w: S_1 \to \mathbb{R}$ 和集合 S_2 及权重函数 $w: S_2 \to \mathbb{R}$ 分别是 A_1 和 A_2 的 (k, ε) -coresets。那么 $S_1 \cup S_2$ 及函数 $w_1 + w_2: S_1 \cup S_2 \to \mathbb{R}$ 是 $A_1 \cup A_2$ 的 (k, ε) -coreset。

注: 这里 $w_1 + w_2$ 的定义如下:

$$(w_1 + w_2)(x) = \begin{cases} w_1(x) & \text{if } x \in S_1 \setminus S_2, \\ w_2(x) & \text{if } x \in S_2 \setminus S_1, \\ w_1(x) + w_2(x) & \text{if } x \in S_2 \cap S_1 \end{cases}$$

Exercise 2 20 分

- 对于欧氏 k-median 问题,我们可以限制 k 个中心点 c_1, \ldots, c_k 都是来自于输入数据集 A 中的,也可以允许它们是来自整个欧氏空间 \mathbb{R}^d 的。证明在这两种情况下,问题的最优解所对应的目标函数值的比值不超过 2。
- 对于欧氏 k-means 问题,我们可以限制 k 个中心点 c_1,\ldots,c_k 都是来自于输入数据集 A 中的,也可以允许它们是来自整个欧氏空间 \mathbb{R}^d 的。证明在这两种情况下,问题的最优解所对应的目标函数值的比值不超过 4。

Exercise 3 20 分

考虑平面 \mathbb{R}^2 上的 k-median 问题,其中我们要求 k 个中心点 c_1, \ldots, c_k 都是来自于输入数据集 A 中的。考虑枚举所有可能的聚类并从中选出具有最小代价的聚类。我们可以将所有的 n 个点进行标号,每个标号是 $\{1,\ldots,k\}$ 中的一个数。注意到所有可能的标号数是 k^n ,这对应着高昂的时间。

证明我们可以在 $O(\binom{n}{k})$ 时间内找到最优的聚类。(注意到, $\binom{n}{k} \le O(n^k)$,而后者在 $k \ll n$ 时远远小于 k^n 。)

Exercise 4 20 分

考虑 k-means 问题。令 $A=\{a_1,\ldots,a_n\}\subseteq\mathbb{R}^d$ 为一个含有 n 个点的集合。对于 A 的任意一个 k-划分 A_1,\ldots,A_k ,定义

$$D(\{A_i\}_{i=1,\dots,k}) := \sum_{i=1}^k \sum_{a \in A_i} ||a - \mu(A_i)||^2,$$

这里的 $\mu(A_i) = \frac{1}{|A_i|} \sum_{a \in A_i} a$ 。

 $\Leftrightarrow \varepsilon \in (0,1)$ 。 $\Leftrightarrow d' \geq \Omega(\frac{\log n}{\varepsilon^2})$ 为 JL 引理 (Johnson-Lindenstrauss Lemma) 中将 A 中的点通过随机投影降维之后的维度。

证明存在一个线性映射 $f: \mathbb{R}^d \to \mathbb{R}^{d'}$ 满足对于 A 的所有的 k-划分 A_1, \dots, A_k ,下面的式子成立:

$$|D(\{A_i\}_{i=1,\dots,k}) - D(\{f(A_i)\}_{i=1,\dots,k})| \le \varepsilon \cdot D(\{A_i\}_{i=1,\dots,k}),$$

这里 $f(A_i) = \{f(x) \mid x \in A_i\}$ 。这里的 $f \in A$ 与集合 $f(A) = \{f(x) \mid x \in A\}$ 之间的双射。

Exercise 5 20 分

考虑讲义 Lecture 21 中的算法 JL-DimRed-k-means。假设在算法第 3 步中,我们对降维之后的数据集合 f(A) 使用的是一个 α -近似算法 (针对 f(A) 上的 partition-based k-means 问题)。证明 JL-DimRed-k-mean 算法 以很大的概率,输出的解是(关于原数据集 A 上 partition-based k-means 问题)最优解的 $(\alpha + \varepsilon)$ -近似。

Exercise 6 附加题 10 分

令 a,b,c 为任意三个实数。证明对于任意的 $\varepsilon \in (0,1)$,下面的不等式(即推广的三角不等式)成立:

$$||a-c|^2 - |b-c|^2| \le \frac{12}{\varepsilon} \cdot |a-b|^2 + 2\varepsilon \cdot |a-c|^2$$