大数据算法-2025 春

Lecture 10: Product Quantization

2025.4.1

Lecturer: 丁虎 Scribe: 王浩宇, 莫官霖

1 Product Quantization(PQ) 内积量化 [1]

利用 k-means 作近似近邻查询,可以使用 $\{c_1,...,c_k\}$ 来近似 P, 从 $\{c_1,...,c_k\}$ 中找到 u 的最近邻。其查询时间为 $\Theta(kd)$. 极限情况 k=n,此时查询时间为 $\Theta(nd)$ 不过可以返回精确解。

如果我们将 \mathbf{R}^d 分解为 $\mathbf{R}^{\frac{d}{m}} \times \mathbf{R}^{\frac{d}{m}} \times ... \mathbf{R}^{\frac{d}{m}}$ 对于每个 $\mathbf{R}^{\frac{d}{m}}$,都存在 P 到其上的投影 $P_j, 1 \leq j \leq m$. 我们对于 P_j 做 k-means, 也即找到 $\{c_1^j, ..., c_k^j\} \subset \mathbf{R}^{\frac{d}{m}}$ 将所有的中心建立一个"codebook" 如下

$$CB = \begin{pmatrix} c_1^1 & \dots & c_k^1 \\ \dots & \dots & \dots \\ c_m^1 & \dots & c_m^k \end{pmatrix}$$
 (1)

该 codebook 需要空间 $k \times m \times \frac{d}{m} = kd$.

之后我们建立表 $A \in \mathbb{Z}^{m \times n}$, 其中第 (i,j) 个元素存储 P 中第 j 个点在第 i 个 $\mathbb{R}^{\frac{d}{m}}$ 子空间上的近似。如果 u 在这 m 个子空间中对应的中心分别为 $c_{t_1}^1,...,c_{t_m}^m$, 那么对于 u, 我们存储列向量 $(t_1,...,t_m)^\top$ 在 A 中。

之后建立表 $B \in \mathbb{R}^{m \times \binom{k}{2}}$, 其中第 i 行存储对应的子空间上 $c_1^i,...,c_k^i$ 中心两两之间的距离。我们用 $B_{i,(s_i,t_i)}$ 表示在第 i 个子空间上 $c_{s_i}^i$ 与 $c_{t_i}^i$ 的距离。

我们的算法每次询问一个 $q \in \mathbb{R}^d$,首先计算 q 与 CB 中类中心的距离,得到最近的中心对应的下标列向量 $S = (s_1, ..., s_m)^{\mathsf{T}}$,将其和 A 中每一列 $T = (t_1, ..., t_m)^{\mathsf{T}}$ 作比较,找到下标距离最近的列。这里的下标距离使用 B 中得到的对应距离。也即 $dist(S,T) = \sum_{i=1}^m B_{i,(s_i,t_i)}$. 这样的计算可以在 $\Theta(m)$ 时间完成。(这里我们简化了 A 和 B 的存储方式。) 输出下标距离最近的列对应的点。

这样操作的直觉在于 $\forall u, q \in P \ u = [u_1, ..., u_m]$ 以及 $q = [q_1, ..., q_m]$ 我们有

$$||u - q||^2 = \sum_{i=1}^{m} ||u_i - q_i||^2$$

$$\approx \sum_{i=1}^{m} ||c_{t_i}^i - c_{s_i}^i||^2$$

该算法复杂度分析

- 1. Construction Time $T(k-means) + \Theta(mn) + \Theta(k^2m) = \Theta(knd) + \Theta(mn) + \Theta(k^2m)$, 如果 $k.m \ll n, d$, 时间为 $\Theta(nd)$
- 2. Space $\Theta(mk\frac{d}{m}) + \Theta(mn) + \Theta(k^2m) = \Theta(n+d)$.
- 3. Query Time $\Theta(mk\frac{d}{m}) + \Theta(m \times n) = \Theta(n+d) \ll nd$

当然实际使用中还有很多其他的问题,如何存储 A, B 以及如何优化 Codebook? 感兴趣的同学对这些后续问题可以自行了解。

References

[1] H. Jégou, M. Douze, and C. Schmid. Product quantization for nearest neighbor search. *IEEE Transactions on Pattern Analysis and Machine Intelligence*, 33(1):117–128, 2011.