# L-MinHash: 一种蛋白质同源性 搜索的高效算法

答辩人: 项溢馨

指导老师: 王和兴

2022年6月9日

东北大学秦皇岛分校计算机科学与技术专业学士学位论文答辩

- 01 选题背景与研究意义
- 02 蛋白质同源性搜索问题 ——  $O(n^2 l^2)$
- 03 蛋白质同源性搜索的高效算法L-MinHash

理论基础 : Jaccard相似度是编辑相似度的上界

如何处理  $l^2$ : Jaccard相似度估计的近似算法MinHash

- 04 实验结果
- 05 总结与展望

- 01 选题背景与研究意义
- 02 蛋白质同源性搜索问题 —— ○(n²l²)
- 03 蛋白质同源性搜索的高效算法L-MinHash

理论基础 : Jaccard相似度是编辑相似度的上界

如何处理  $l^2$ : Jaccard相似度估计的近似算法MinHash

- 04 实验结果
- 05 总结与展望

# 选题背景与研究意义

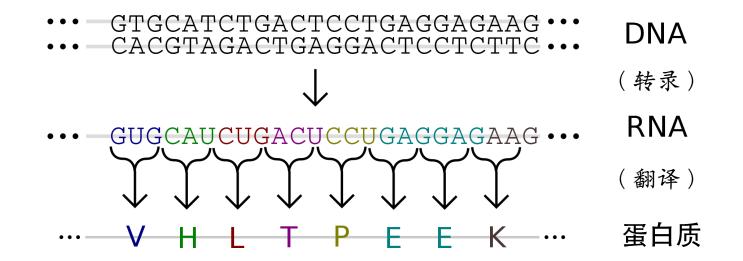
#### <u>分子生物学</u>

■ DNA: 由A、C、G、T四种碱基

■ RNA: 由A、C、G、U四种碱基

■ 蛋白质: 由 20 种氨基酸

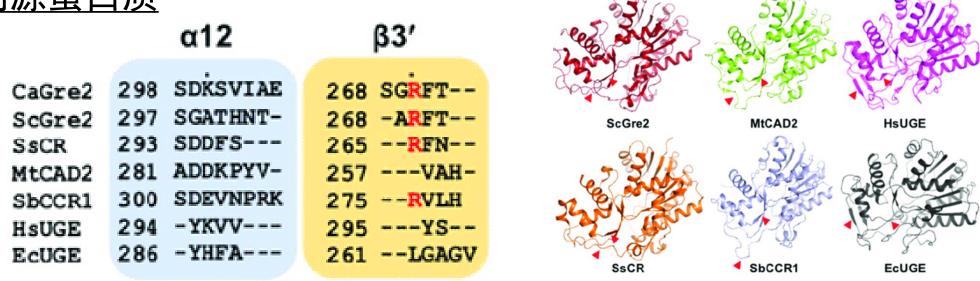
组成的分子序列 (字符串)



东北大学秦皇岛分校计算机科学与技术专业学士学位论文答辩

# 选题背景与研究意义

#### 同源蛋白质



- 由一个共同祖先演化而来的多个结构间所具有的共性特征
- ■高度相似性意味两个序列极有可能拥有共同祖先
- 蛋白质的氨基酸序列决定其三维结构,从而决定其功能特性 ->进一步分析,应用

- 01 选题背景与研究意义
- 02 蛋白质同源性搜索问题 ——  $O(n^2 l^2)$
- 03 蛋白质同源性搜索的高效算法L-MinHash

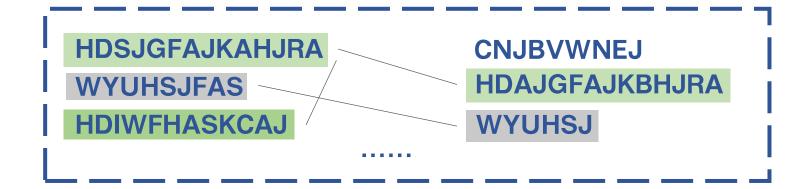
理论基础 : Jaccard相似度是编辑相似度的上界

如何处理  $l^2$ : Jaccard相似度估计的近似算法MinHash

- 04 实验结果
- 05 总结与展望

# 蛋白质同源性搜索问题

#### 蛋白质同源性搜索问题



#### 编辑相似度 $E_s(a,b)$

- 编辑相似度的定义基于编辑距离
- 编辑距离指两个字符串之间,通过 增删改的编辑操作,由一个转换 成另一个所需的最少操作次数

AB AB AB AC AB AB AB 
$$E_d(a,b) = E_d(b,a) = \frac{lev(a,b)}{max(|a|,|b|)}$$
  $E_s(a,b) = 1 - E_d(a,b)$ 

删

增

改

# 蛋白质同源性搜索问题

#### <u>动态规划求解编辑距离</u> $O(l_a l_b)$

		Α	В	В	С
	0	1	2	3	4
Α	1	0	1	2	3
С	2	1	1	2	3
В	3	2	2	1	2

$$\operatorname{lev}(\mathbf{a},\mathbf{b}) = \begin{cases} |a| & \text{if } |b| = 0, \\ |b| & \text{if } |a| = 0, \\ lev(\operatorname{tail}(\mathbf{a}),\operatorname{tail}(\mathbf{b})) & \text{if } a[0] = b[0], \\ 1 + \min \begin{cases} lev(\operatorname{tail}(\mathbf{a}),\mathbf{b}) \\ lev(\mathbf{a},\operatorname{tail}(\mathbf{b})) & \text{otherwise} \\ lev(\operatorname{tail}(\mathbf{a}),\operatorname{tail}(\mathbf{b})) \end{cases}$$

#### 蛋白质同源性搜索问题的时间复杂度

n: 蛋白质序列数量

 $8 \times 10^{6}$ 

 $3 \times 10^{18} \approx 3 \times 10^{10}$ 秒

1: 蛋白质序列平均长度 200

≈1000年

 $O(n^2l^2)$ 

# 蛋白质同源性搜索问题

#### 研究现状及挑战

- 序列比对算法: Smith-Waterman 算法和Needleman-Wunsch 算法及其优化
- 启发式策略加速: FASTA和BLAST软件
- 哈希算法避开序列直接比较: Mash、Mashmap和Mhap
- 挑战: 蛋白质序列长度过长、数据规模庞大
- 目标: 在可接受时间范围内快速搜索出高相似度的序列对

- 01 选题背景与研究意义
- 02 蛋白质同源性搜索问题 ——  $O(n^2 l^2)$
- 03 蛋白质同源性搜索的高效算法L-MinHash

理论基础 : Jaccard相似度是编辑相似度的上界

如何处理  $l^2$ : Jaccard相似度估计的近似算法MinHash

- 04 实验结果
- 05 总结与展望

#### 设计思路

■ 对蛋白质序列按相似度聚类, 在更小的类中计算编辑相似度

HDSJGFAJKAHJRA HDAJGFAJKBHJRA HDIWFHASKCAJ **CNJBVWNEJ** 

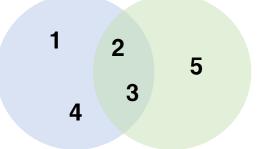
WYUHSJ WYUHSJFAS 随长度相似度概率机1100%1/20列250%1/160

若8×10<sup>6</sup>条聚成10000簇,则平均每簇仅800条需两两比对 在每个簇中分别求解 时间复杂度从3×10<sup>18</sup>变成3×10<sup>14</sup>

- 何种距离度量 编辑距离 O(l²)
- 何种聚类算法  $\frac{k-\text{means}聚类}{t: \& f(x)}$  O(nkt)  $\frac{k: \& f(x)}{t: \& f(x)}$

<u>距离度量: Jaccard相似度</u>

$$J_s(A, B) = \frac{|A \cap B|}{|A \cup B|}$$



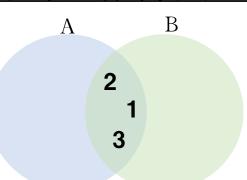
$$J_s(\{1,2,3,4\},\{2,3,5\})$$

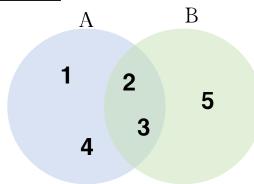
$$=\frac{|\{2,3\}|}{|\{1,2,3,4,5\}|}=\frac{2}{5}$$

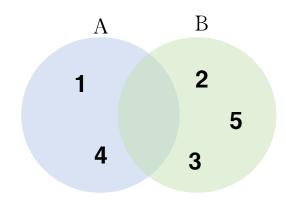
- Jaccard相似度是编辑相似度的上界(论文中已证明)
- Jaccard相似度不超过阈值,则编辑相似度一定不高于阈值, 两个序列肯定不相似
- 计算的时间复杂度O(n+m)

#### <u>Jaccard相似度估计的近似算法MinHash</u>

$$J_{S}(A, B) = \frac{|A \cap B|}{|A \cup B|}$$







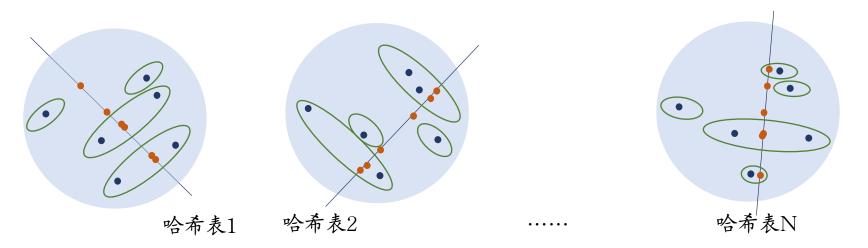
例:哈希函数为模3操作 集合A:12<u>0</u> 集合B:12<u>0</u> 哈希函数为模4操作 集合A:<u>1</u>23 集合B:<u>1</u>23

集合A: 12<u>0</u>1 集合B: 2<u>0</u>2 集合A: 123<u>0</u> 集合B: 23<u>1</u>

集合A: <u>1</u>1 集合B: 2<u>0</u>2 集合A: 1<u>0</u> 集合B: 23<u>1</u>

- 交集中的数命中最小值则MinHash相等
- 重复多次哈希即可估计交集大小,进而估计Jaccard相似度

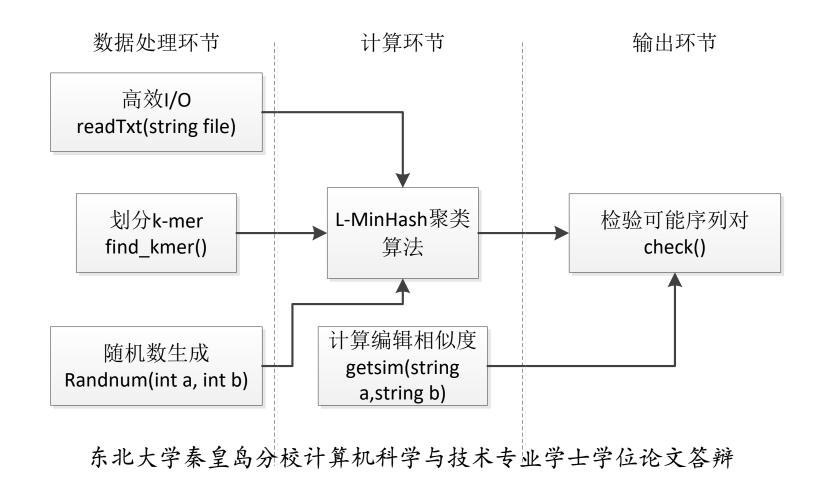
#### 聚类算法: 基于Jaccard相似度的局部敏感哈希(LSH)



- 非常简单的哈希函数: 效率高, 步骤简洁, 但误差大
- 对序列个数 n 线性的时间复杂度
- 独立重复地多次哈希可以迅速降低错误率
- 每次哈希都能在一起的数据,说明就是真正相似的数据

#### 算法框架

#### L-MinHash = MinHash + LSH



#### 算法伪代码(部分)

算法 4.1 k-mer 分割算法

**输入**: 长度为 *L* 的蛋白质序列 *S*, k-mer 的长度 k **输出**: 输入序列 *S* 的全部 *k*-mer 加权集合 V 1: V ← [] //初始化集合 2: **for** i = 1 **to** L-k+1 //每条序列拥有的 k-mer 数量为 L-k+1 3: **s** ← S[i.i+k-1] 4: V ← V ∪ [s, H[s]] 5: H[s] = H[s]+1 6: **end for** 

算法 4.2 Order Min Hash 算法

```
输入: n 组蛋白质序列 S[], k-mer 的长度 k, 散列函数模数 p, 全域散列模数 pp
输出:聚类后存在同源性可能的序列对集合 V
1: V ← []
2: let A[1..L] be a new array
                                 //A 存放散列函数的基数
3: for i=1 to L
4: A[i] = RANDOM(1, p-1)
                                 //生成 L 组散列函数
5: end for
6: for ii = 1 to L
7: for i = 1 to n
                                 //m 是第 i 个序列 k-mer 的数量
      m \leftarrow |k_mer[i]|
      for j = 1 to m
10:
        x \leftarrow k \text{ mer[i][i]}
                                //val 用来计算 k-mer 的散列值
11:
        val = 1
12:
        for jj = 1 to k
          val = (val * A[ii] + x[jj]) \% p
13:
14:
        end for
        hash[j] = val \% pp
```

算法 4.3 动态规划求解编辑相似度

输入: 长度分别为  $l_1, l_2$  的蛋白质序列  $S_1$  和  $S_2$ 

输出: 输入序列  $S_1$  和  $S_2$  的编辑相似度 s

```
1: let dp[0..l_1][0..l_2] be a new array
                                                                                          8: for i = 1 to l_1
                                                                                             for j = 1 to l_2
2: for i = 0 to l_1-1
                                                                                                 if S_1[i] = S_2[j]
3: dp[i][0] = i
                                                                                                  dp[i][j] = dp[i-1][j-1]
4: end for
                                                                                                 else dp[i][j] = 1 + min{ dp[i-1][j], dp[i][j-1], dp[i-1][j-1] }
                                                                                         13: end for
                                                                                         14: end for
                                                                                         15: s = 1 - dp[l_1][l_2] / max(l_1, l_2)
                                                                                         15: return s
         16:
                 end for
                 select hash[1..m] corresponding to the smallest l values
                //将最小的1个值放置在 hash 序列最左边, l个值内部保持原有序列排序
         18:
                for j = 1 to 1
         19:
                   v ← v ∪ hash[j]
         20:
                 end for
                                          //对包含l个值和相对位置信息的列表做一个散列
         21:
                 set[v] \leftarrow set[v] \cup i
         22: end for
         23: for i = 1 to |set[]
                for j = 1 to |set[i]|
                   for jj = j + 1 to |set[i]|
         25:
                     V \leftarrow V \cup (set[i][j], set[i][jj])
                                                            //散列相同的两个序列可能同源
         26:
         27:
                   end for
         28:
                 end for
         29: end for
         30: end for
         31: return V
```

5: for i = 0 to  $l_2-1$ 

6: dp[0][i] = i

- 01 选题背景与研究意义
- 02 蛋白质同源性搜索问题 —— ○(n²l²)
- 03 蛋白质同源性搜索的高效算法L-MinHash

理论基础 : Jaccard相似度是编辑相似度的上界

如何处理  $l^2$ : Jaccard相似度估计的近似算法MinHash

- 04 实验结果
- 05 总结与展望

# 实验结果

#### 模型的效率与准确性的对比

- 初步模型相较于现有模型(Order Min Hash, 2019)提速约30%
- 在一些适当参数下,初步模型能达到较高的准确率

#### 初步模型在真实数据集上的效果

- 在将8×10<sup>6</sup>条序列中共找到992,821对相似度高于0.7的序列对
  - 1 ILSSTXCGJGAKSMJFXZJGCJPOGTLVXXPGNBMNJDJTAXCTJBGLGWJJBKHSTUPKKMGJLGXPPGKVKXUPZKPLJHHLXKKTLKKTJKBUMAJPJPJXGLWXWFGIVWXWXJLXPKMXXGGJLGSUJUANWKPFK
  - 2 ILSSTXCGJGAKSMJFXZJGCJPOGTLVXXPGNBMNJDJTAXCTJBGLGWJJBKHSTUPKKMGJLGXPPGKVKXUPZKPLJHHLXKKTLKKTJKBUMAJPJPJXGLWXWFGIVWXWXJLXPKMXXGGJLGSUJUANWKPFK
  - **0.999493**
  - 4 IPPOGGPAALASTBJABHAXTGPUWXOOWPXTJGJJAAJPXLTZOXSDSTJAJAUTSGXPLJTGABWVLSWAMLGKPKAGXSBSAVVGHMJHBKRUOLJHGBOBTPHAPGVWGTABUGWOOWPWNGWZTGBTIWWIFHWGH
  - 5 IPPOGGPAALASTBJABHAXTGPUWXOOWPXTJGJJAAJPXLTZOXSDSTJAJAUTSGXPLJTGABWVLSWAMLGKPKAGXSBSAVVGHMJHBKRUOLJHGBOBTPHAPGVWGTABUGWOOWPWNGWZTKBTIWWIFHWGH
  - 6 0.999486
  - 7 ITPXTAOOLKZJLPMKKTAMAWKSOTWNSTKPLWWUSWKAMLVPLKTUTSUJXHWTCPOBXVPSWUSAPGVASVUXLTTHAAGGGRLVPHLKMKCGWPPHLXPHXRTCOMLKKOHGOWGAUAJHSDZKSABXPJEIKPWFS
  - 8 ITPXTAOOLKZJLPMKKTAMAWKSOTWWSTKPLWWUSWKAMLVPLKTUTSUJXHWTCPOBXVPSWUSAPGVASVUXLTTHAAGGGRLVPHLKMKCGWPPHLXPHXRTCOMLKKOHGOWGAUAJHSDZKSABXPJEIKPWFS
  - 9 0.99935
  - 10 IUPGPPVGPPAXATASTSPPKJOLPOUTGDAWPKKLILFOBALLWTFAXPGCSBGFX00TTWTMKAAMOCMABXLLAAXKPPPGPOHHOCLTBGASWSPBSPXBBXWTATXPSJISAMMOGGGXKPCXPGXZPLWAAYGOO
  - 11 IUPGPPVGPPAXATASTSPPKJOLPOUTGDAWPKKLILFOBALLWTFAXPGCSBGFXOOTTWTMKAAMOCMABXLLAAXKPPPGPOHHOCLTBGASWSPBSPXBBXWTATXPSJISAMMOGGGXKPCXPGXZPLWAAYGOO
  - 12 0.999332
  - 13 IPFLLOPOSLPLALLLLPOLPSTAPIDATGGOOOLGMJXGTGAOOLOLFOTLUOJTGKKYATAHGTEGTAGTKAHLTTAGSTAOUBTPPPPWUBABPOOPSLOOCTGQGATTLVYUHATTHKTTTTTTOXOGZMGABMAHPI
  - 14 IPFLLOPOSLPLALLLLPOLPSTAPIDATGGOOOLGMJXGTGAOOLOLFOTLUOJTGKKYATAHGTEGTAGTKAHPLTTAGSTAOUBTPPPPWUBABPOOPSLOOCTGQGATTLVYUHATTHKTTTTTTOXOGZMGABMAH

- 01 选题背景与研究意义
- 02 蛋白质同源性搜索问题 —— ○(n²l²)
- 03 蛋白质同源性搜索的高效算法L-MinHash

理论基础 : Jaccard相似度是编辑相似度的上界

如何处理  $l^2$ : Jaccard相似度估计的近似算法MinHash

- 04 实验结果
- 05 总结与展望

# 总结与期望

#### 创新点和主要贡献

- 独立证明了序列间的Jaccard相似度是编辑相似度的上界(算法应用的理论基础)
- 利用最小哈希和局部敏感哈希设计了L-MinHash算法(最小哈希实现了Jaccard相似度的快速估计,局部敏感哈希基于相似度估计值对全部序列进行了聚类)

- 复现了已有的模型Order Min Hash,并与之进行比较
- 实验结果:分别在模拟数据和真实数据上对不同算法的性能进行了测试,实验结果验证了新算法具有出色的性能优势,值得进行深入研究。
- 不足: 系统框架较粗糙, 算法性能仍有待改进
- 目标:下一步继续完善算法,进行实验,对论文进行细致修改后,暑假投IEEE BIBM会议(生物信息学最具影响力三大国际会议之一),使之可以真正应用于生物学研究。

# 谢 谢

请各位老师批评指正