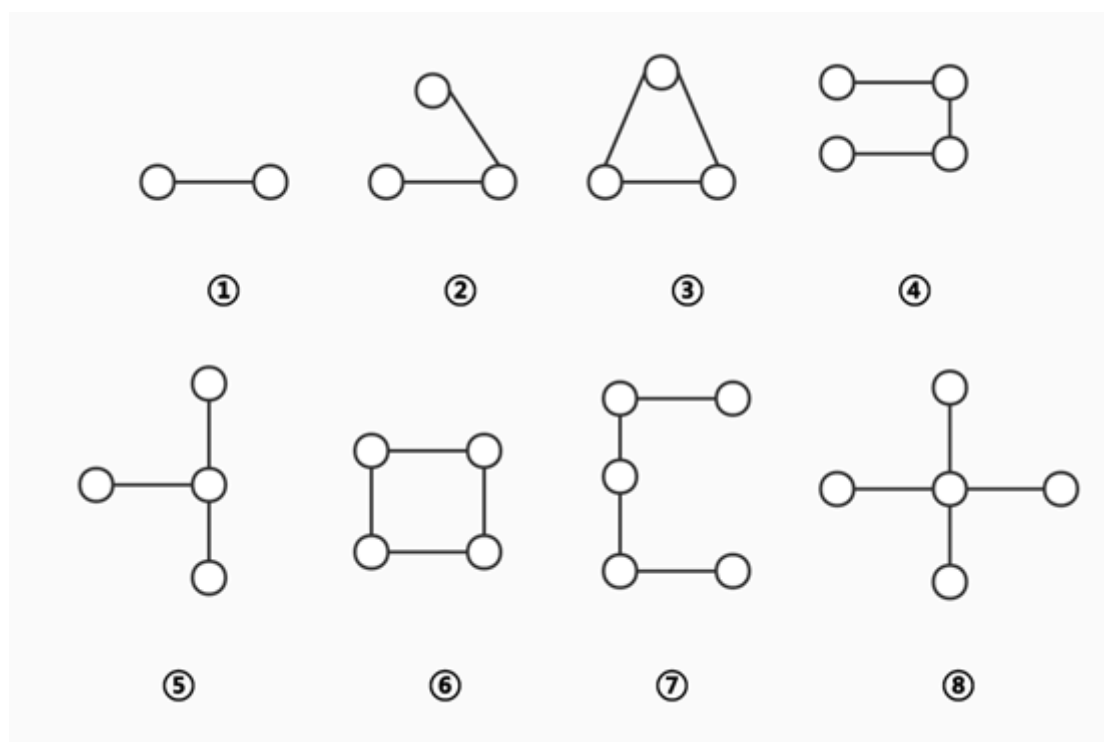
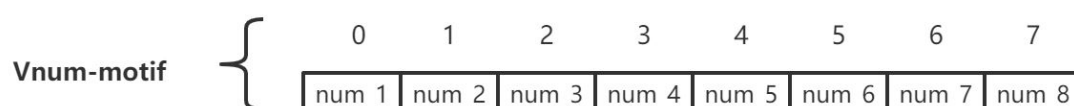


## 基于Motif Entropy的WL-Kernel方案



首先给定8种Motif的实例，图 $G = (V, E)$ ，对于节点 $n = \{n_1, n_2, \dots, n_k\}$ 中的每个节点，分别对 $k$ 个节点进行度排序，得到排序后从小到大的序列 $n' = \{n'_1, n'_2, \dots, n'_k\}$ 。

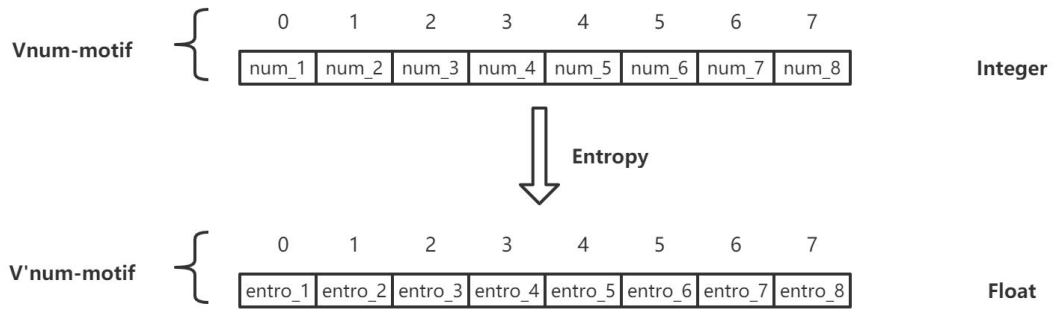
构造一个8维的向量 $\mathbf{V}_{\text{num-motif}}$ ，标号0-7，分别对应图中8种Motif，通过对序列 $n'$ 依次计算Motif出现的次数得出8种Motif的总次数填入向量中，如图所示：



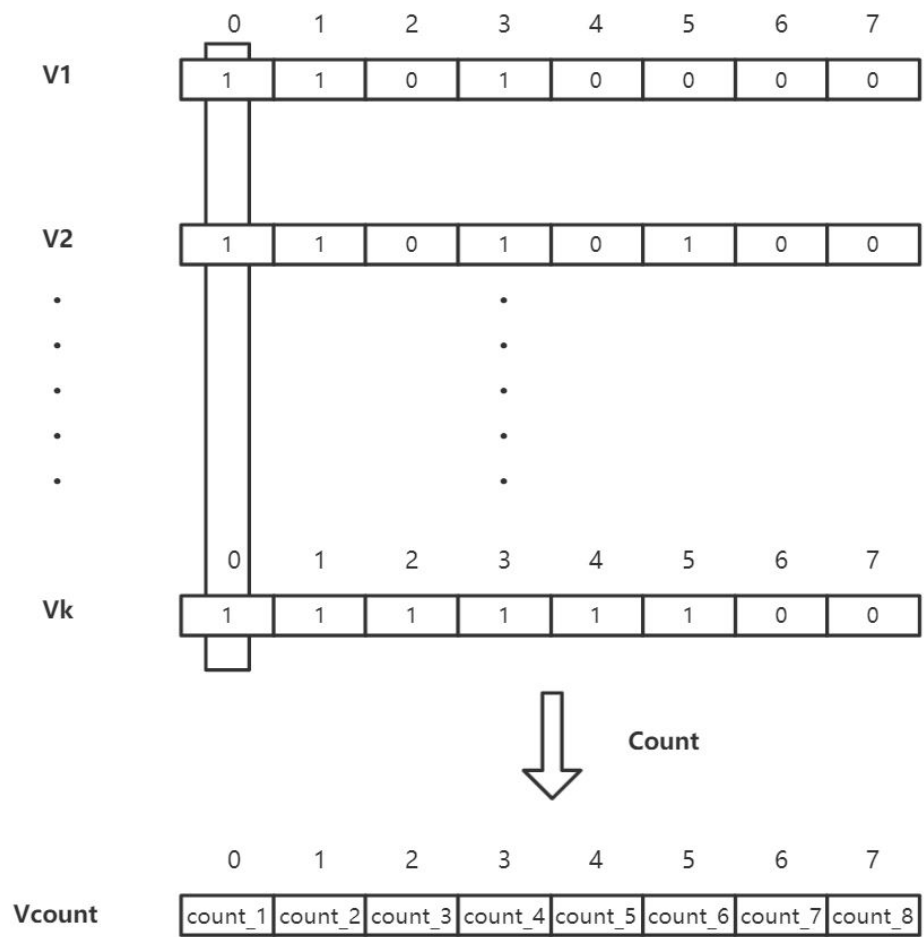
构造 $k$ 个8维的向量 $\mathbf{V}_1, \mathbf{V}_2, \dots, \mathbf{V}_k$ ，分别对应序列 $n'$ 中的节点 $n'_1, n'_2, \dots, n'_k$ 。同理对每个维度标号0-7，分别对应8中Motif，对于向量 $\mathbf{V}_1$ ，统计节点 $n'_1$ 是否出现在8种Motif中，出现标记为1，否则为0，得到一个Multi-Hot的8维向量。同理可以得到剩余 $k - 1$ 个向量的表达，如图所示：

	0	1	2	3	4	5	6	7
V1	1	1	0	1	0	0	0	0
V2	1	1	0	1	0	1	0	0
•				•				
•				•				
•				•				
•				•				
•				•				
Vk	1	1	1	1	1	1	0	0

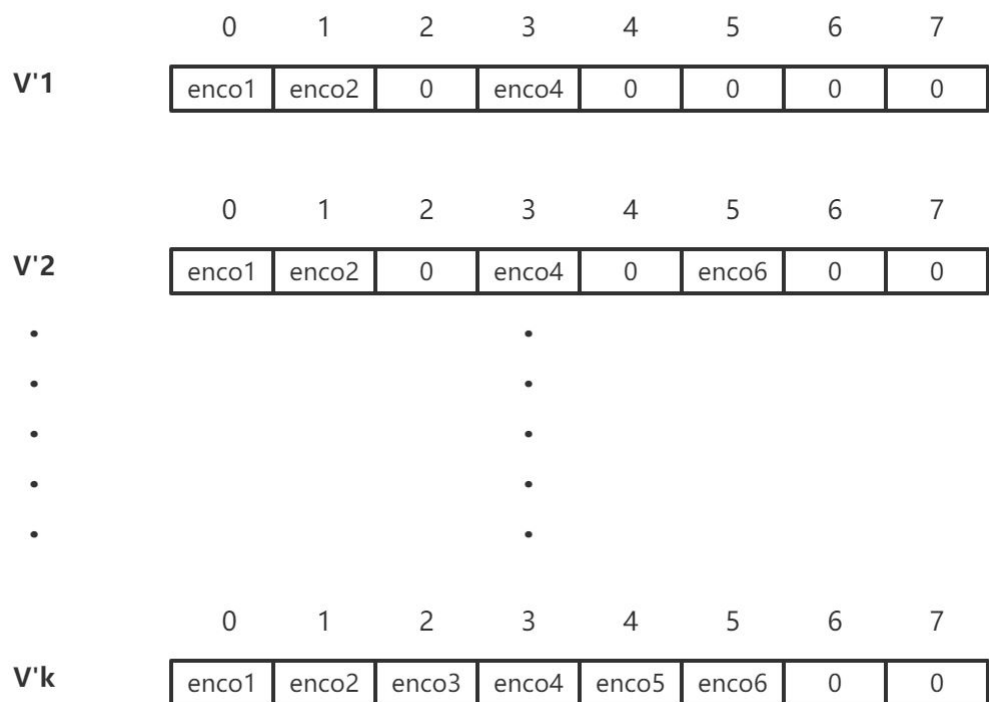
对向量 $V_{\text{num-motif}}$ 进行entropy运算，得到Motif的entropy表示的熵向量 $V'_{\text{num-motif}}$ ，如图所示：



对向量 $V_1, V_2, \dots, V_k$ 的八列分别求和得到向量 $V_{\text{count}}$ ， $V_{\text{count}}$ 的每一列代表Motif的节点出现的总次数，分别记为 $Count = \{count_1, count_2, \dots, count_8\}$ ，如图所示：



对于熵向量  $V'_{num-motif}$ ，分别把对应列0-7与向量  $V_{count}$  的  $count_i$  的值相除，记为  $entropy_{count} = \{enco_1, enco_2, \dots, enco_k\}$ ，其中  $enco_i = \frac{entro_i}{count_i}$ ，然后依次分配到对应列值为1的向量  $V_k$  中得到新的向量  $V'_k$ ，如图所示：



接下来是对WL-Kernel通过随机游走得到概率分布的方法的改进，为了区分同一标签的节点，我们给予其不同的概率，概率分布是通过先前得到的全局的向量 $\mathbf{V}'_k$ 进行局部的概率计算。假设分为 $m$ 类标签，其中 $\mathbf{V}'_1, \mathbf{V}'_3, \mathbf{V}'_4$ 属于标签 $a$ 类，那么我们分别将 $\mathbf{V}'_1, \mathbf{V}'_3, \mathbf{V}'_4$ 每一列求和分别得到每个向量对应的一个熵值和，记为 $entropy_{sum}^a = \{sum_1^a, sum_3^a, sum_4^a\}$ ，表示 $a$ 类标签下对应向量 $\mathbf{V}_i$ 的熵值和 $sum_i^a$ 。记 $a$ 类标签节点 $i$ 概率为 $P_i^a$ ，则 $P_1^a = \frac{sum_1^a}{sum_1^a + sum_3^a + sum_4^a}$ ，可归纳为 $P_i^a = \frac{sum_i^a}{\sum_j sum_j^a}$ 。