

RoPE — 旋转位置编码

1. 复数

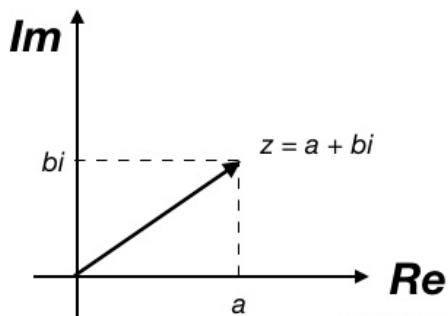
1.1 复数定义

$$z = a + bi, z \in \mathbb{C}, a, b \in \mathbb{R}, i^2 = -1$$

复数可以看做 $(1, i)^T$ 这组基 (Basis) 的线性组合 (Linear Combination)，所以可以用向量来表示复数。

$$\begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix}$$

当然也可以用复平面上的点来表示复数：



1.2 复数乘法

复数的乘法：

$$z_1 = a + bi, z_2 = c + di$$

$$\begin{aligned} z_1 z_2 &= (a + bi)(c + di) \\ &= ac - bd + (bc + ad)i \end{aligned}$$

可以把它看做一个矩阵和一个向量相乘：

$$\begin{bmatrix} a & -b \\ b & a \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c \\ d \end{bmatrix}$$

1.3 复数的矩阵表示

所以复数也可以看成矩阵， z_1 可以表示为：

$$\begin{bmatrix} a & -b \\ b & a \end{bmatrix}$$

把 z_2 也换成对应的矩阵：

$$\begin{bmatrix} c & -d \\ d & c \end{bmatrix}$$

那么通过矩阵计算两者相乘，可得：

$$z_1 z_2 = \begin{bmatrix} a & -b \\ b & a \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c & -d \\ d & c \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} ac - bd & -(ad + bc) \\ (ad + bc) & ac - bd \end{bmatrix}$$

而正常的复数相乘结果为：

$$\begin{aligned} z_1 z_2 &= (a + bi)(c + di) \\ &= ac - bd + (bc + ad)i \end{aligned}$$

通过对比，我们发现，**复数可以表示为主对角线为实数值，次对角线为虚数值及其负数的形式。**

这也足以证明复数看成矩阵是正确的，所以复数相乘这个运算，也可以看成是矩阵变换。

1可以等价的看成 $z = 1 + 0i$ ，其矩阵形式为：

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

即单位矩阵。

i 为 $z = 0 + 1i$ ，等价于：

$$\begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

$$i^2 = i \cdot i = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} = -I = -1$$

这也说明了矩阵形式的正确性。

同时无论用代数形式或者矩阵形式，都可以验证复数的乘法满足交换律。

1.4 模与共轭

复数的模：

$$\|z\| = \sqrt{a^2 + b^2}$$

共轭 (Conjugate)，如果 $z = a + bi$ ，其共轭：

$$z^* = a - bi$$

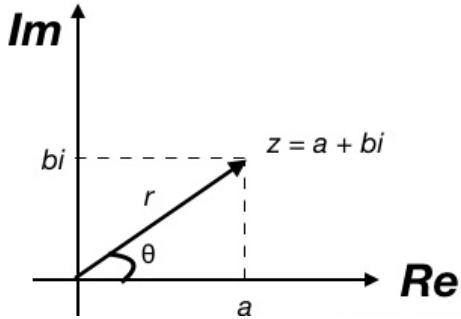
可以算出：

$$\|z\|^2 = zz^*$$

1.5 复数的极坐标表示

$z = a + bi$, z 的向量形式可以进行如下转换：

$$\begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix} = \sqrt{a^2 + b^2} \begin{bmatrix} \frac{a}{\sqrt{a^2 + b^2}} \\ \frac{b}{\sqrt{a^2 + b^2}} \end{bmatrix} = \|z\| \begin{bmatrix} \frac{a}{\|z\|} \\ \frac{b}{\|z\|} \end{bmatrix} = \|z\| \begin{bmatrix} \cos \theta \\ \sin \theta \end{bmatrix}$$



所以复数有极坐标形式，经常被写作：

$$z = r(\cos \theta + i \sin \theta)$$

其中， $r = \|z\|$ 。

又通过欧拉公式：

$$e^{ix} = \cos x + i \sin x$$

可以写作指数形式：

$$z = re^{i\theta}$$

共轭复数：

$$z = a - bi, z = r(\cos \theta - i \sin \theta) = r(\cos(-\theta) + i \sin(-\theta)) = re^{-i\theta}$$

1.6 复数的几种表示形式

所以上述给了我们几种看待复数的方式：

代数形式：

$$z = a + bi$$

向量形式:

$$z = \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix}$$

矩阵形式:

$$z = \begin{bmatrix} a & -b \\ b & a \end{bmatrix}$$

极坐标形式:

$$z = r(\cos \theta + i \sin \theta)$$

指数形式:

$$z = re^{i\theta}$$

1.7 复数相乘与2D旋转

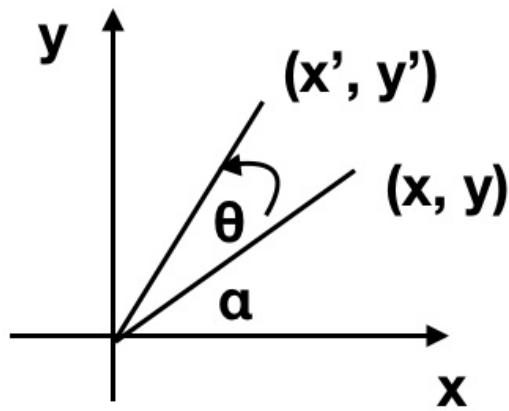
所以如果我们跟一个复数相乘，那么所做的矩阵变换是：

$$\begin{aligned} z = \begin{bmatrix} a & -b \\ b & a \end{bmatrix} &= \sqrt{a^2 + b^2} \begin{bmatrix} \frac{a}{\sqrt{a^2 + b^2}} & -\frac{b}{\sqrt{a^2 + b^2}} \\ \frac{b}{\sqrt{a^2 + b^2}} & \frac{a}{\sqrt{a^2 + b^2}} \end{bmatrix} \\ &= \|z\| \begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix} \\ &= \|z\| \cdot I \begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \|z\| & 0 \\ 0 & \|z\| \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix} \end{aligned}$$

这个矩阵：

$$\begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix}$$

代表2D平面上的旋转：



$$(x = r \cos \alpha, y = r \sin \alpha)$$

$$(x' = r \cos(\alpha + \theta), y = r \sin(\alpha + \theta))$$

展开代入得：

$$x' = x \cos \theta - y \sin \theta$$

$$y' = x \sin \theta + y \cos \theta$$

$$\cos(\alpha + \beta) = \cos \alpha \cdot \cos \beta - \sin \alpha \cdot \sin \beta$$

$$\cos(\alpha - \beta) = \cos \alpha \cdot \cos \beta + \sin \alpha \cdot \sin \beta$$

$$\sin(\alpha \pm \beta) = \sin \alpha \cdot \cos \beta \pm \cos \alpha \cdot \sin \beta$$

也就是：

$$\begin{bmatrix} x' \\ y' \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$$

这是旋转变换与缩放变换的复合，所以如果将任何复数c与向量相乘都是将向量逆时针旋转θ度，并将其缩放：

$$\|z\| = \sqrt{a^2 + b^2}$$



空间向量与复数相乘，是将空间向量缩放并旋转

如果 $\|z\| = 1$ ，那么复数可以用一个单位向量表示，同时这个乘法只做旋转变换。

所以平面上的旋转可以有矩阵形式：

$$\mathbf{v}' = \begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix} \mathbf{v}$$

利用复数的代数形式：

$$\begin{aligned}v' &= zv \\&= (\cos \theta + i \sin \theta)v\end{aligned}$$

继续利用其指数形式：

$$v' = e^{i\theta} v$$

可以看到平面上的旋转可以跟复数很好的结合起来。

2. RoPE原理

2.1 基本思路

回归初衷，我们要找到一种方法，能够为 Attention 添加位置信息。

我们假设通过下述运算来给 q, k 添加绝对位置信息：

$$\tilde{q}_m = f(q, m), \quad \tilde{k}_n = f(k, n)$$

也就是说，我们分别为 q, k 设计操作 $f(\cdot, m), f(\cdot, n)$ ，使得经过该操作后， qm, qk 就带有了位置 m, n 的绝对位置信息。同时，我们希望经过 Attention 的内积运算后，内积结果带有相对位置信息，因此假设存在恒等关系：

$$\langle f(q, m), f(k, n) \rangle = g(q, k, m - n)$$

所以我们要求出该恒等式的一个（尽可能简单的）解。

求解过程还需要一些初始条件，显然我们可以合理地设 $f(q, 0) = q, f(k, 0) = k$ ，即没有任何位置信息时， $f(\cdot, 0)$ 等于原值。

 设计的 f 首先包含绝对位置信息，并且要求两个不同向量的 f 的内积包含两者的相对位置信息

2.2 求解过程

在复数中有：

$$\langle q, k \rangle = \operatorname{Re}[qk^*]$$

其中， $\operatorname{Re}[\cdot]$ 代表复数的实部，上式代表向量 q 与向量 k 的乘积，等于复数 q 与复数 k 共轭复数 k^* 相乘的实部。

[3,5] 对应的复数为 $3 + 5i$ ，[1,6] 对应的复数为 $1 + 6i$ ，其共轭复数为 $1 - 6i$ ，则有：

$$[3,5] * [1,6]T = 33, \text{ 其中 } (3 + 5i)(1 - 6i) = 33 - 13i, \text{ 且 } \operatorname{Re}[33 - 13i] = 33$$

在基本思路中我们提到，我们希望存在某个函数 g ，使其能够包含相对位置信息，即：

$$\langle \mathbf{f}(\mathbf{q}, m), \mathbf{f}(\mathbf{k}, n) \rangle = g(\mathbf{q}, \mathbf{k}, m - n)$$

带入复数表达式：

$$\operatorname{Re}[\mathbf{f}(\mathbf{q}, m)\mathbf{f}^*(\mathbf{k}, n)] = g(\mathbf{q}, \mathbf{k}, m - n)$$

简单起见，我们直接假设存在复数 $g(\mathbf{q}, \mathbf{k}, m - n)$ ，使得：

$$\mathbf{f}(\mathbf{q}, m)\mathbf{f}^*(\mathbf{k}, n) = g(\mathbf{q}, \mathbf{k}, m - n)$$

根据复数的基本概念，我们知道，复数 $z = a + bi$ 的向量形式为 $[a, b]$ ，指数形式为：

$$z = re^{i\theta}$$

即 $\mathbf{f}(\mathbf{q}, m)$ 和 $\mathbf{f}(\mathbf{k}, n)$ 是加入绝对位置信息之后的 \mathbf{q}, \mathbf{k} 向量，我们用复数的指数形式对其进行表示，即：

$$\begin{aligned}\mathbf{f}(\mathbf{q}, m) &= R_f(\mathbf{q}, m)e^{i\Theta_f(\mathbf{q}, m)} \\ \mathbf{f}(\mathbf{k}, n) &= R_f(\mathbf{k}, n)e^{i\Theta_f(\mathbf{k}, n)} \\ \mathbf{g}(\mathbf{q}, \mathbf{k}, m - n) &= R_g(\mathbf{q}, \mathbf{k}, m - n)e^{i\Theta_g(\mathbf{q}, \mathbf{k}, m - n)}\end{aligned}$$

其中， R 代表向量模长。

那么代入方程后就得到方程组（共轭复数，所以虚部系数为负值）：

$$\begin{aligned}R_f(\mathbf{q}, m)R_f(\mathbf{k}, n) &= R_g(\mathbf{q}, \mathbf{k}, m - n) \\ \Theta_f(\mathbf{q}, m) - \Theta_f(\mathbf{k}, n) &= \Theta_g(\mathbf{q}, \mathbf{k}, m - n)\end{aligned}$$

如果我们根据方程组求出了 $R_f(\mathbf{q}, m)$ 和 $\Theta_f(\mathbf{q}, m)$ 的表达式，也就求解出了 $f(\cdot, m)$ 的表达式。

2.1.1 方程一推导

对于第一个方程，代入 $m=n$ 得到：

$$R_f(\mathbf{q}, m)R_f(\mathbf{k}, m) = R_g(\mathbf{q}, \mathbf{k}, 0) = R_f(\mathbf{q}, 0)R_f(\mathbf{k}, 0) = \|\mathbf{q}\| \|\mathbf{k}\|$$

最后一个等号源于初始条件 $f(\mathbf{q}, 0) = \mathbf{q}$, $f(\mathbf{k}, 0) = \mathbf{k}$ 。（因为 $m=0$ 时， $f(\mathbf{q}, 0) = \mathbf{q}$ ，而 R_f 为模长，因此就是 \mathbf{q} 的模长）

所以现在我们可以很简单地设：

$$R_f(\mathbf{q}, m) = \|\mathbf{q}\|, R_f(\mathbf{k}, m) = \|\mathbf{k}\|$$

即它不依赖于 m 。



结论一： $R(\mathbf{q}, \mathbf{m}) = \|\mathbf{q}\|$

2.1.2 方程二推导

对于第二个方程，同样带入 $m=n$ 得到：

$$\Theta_f(\mathbf{q}, m) - \Theta_f(\mathbf{k}, m) = \Theta_g(\mathbf{q}, \mathbf{k}, 0) = \Theta_f(\mathbf{q}, 0) - \Theta_f(\mathbf{k}, 0) = \Theta(\mathbf{q}) - \Theta(\mathbf{k})$$

这里的 $\Theta(\mathbf{q}), \Theta(\mathbf{k})$ 是 \mathbf{q}, \mathbf{k} 本身的幅角，最后一个等号同样源于初始条件。根据上式得到：

$$\Theta_f(\mathbf{q}, m) - \Theta(\mathbf{q}) = \Theta_f(\mathbf{k}, m) - \Theta(\mathbf{k})$$

所以 \mathbf{q} 和 \mathbf{k} 并没有影响

$$\Theta_f(\mathbf{q}, m) - \Theta(\mathbf{q})$$

的值，所以上式应该是一个**只与 m 相关，跟 \mathbf{q} 无关的函数**，记为 $\rho(m)$ ，即：

$$\Theta_f(\mathbf{q}, m) = \Theta(\mathbf{q}) + \varphi(m)$$

原始的方程二为：

$$\Theta_f(\mathbf{q}, m) - \Theta_f(\mathbf{k}, n) = \Theta_g(\mathbf{q}, \mathbf{k}, m - n)$$

带入 $n = m - 1$ ，得：

$$\varphi(m) - \varphi(m - 1) = \Theta_g(\mathbf{q}, \mathbf{k}, 1) + \Theta(\mathbf{k}) - \Theta(\mathbf{q})$$

首先将 $n = m - 1$ 带入式(5)的第二个式子，得到

$$\Theta_f(\mathbf{q}, m) - \Theta_f(\mathbf{k}, m - 1) = \Theta_g(\mathbf{q}, \mathbf{k}, 1)$$

上式两边同减 $\Theta(\mathbf{q})$ 得

$$\Theta_f(\mathbf{q}, m) - \Theta(\mathbf{q}) - \Theta_f(\mathbf{k}, m - 1) = \Theta_g(\mathbf{q}, \mathbf{k}, 1) - \Theta(\mathbf{q})$$

因为 $\Theta_f(\mathbf{q}, m) - \Theta(\mathbf{q}) = \varphi(m)$, 所以

$$\varphi(m) - \Theta_f(\mathbf{k}, m - 1) = \Theta_g(\mathbf{q}, \mathbf{k}, 1) - \Theta(\mathbf{q})$$

上式两边同加 $\Theta(\mathbf{k})$ 得

$$\varphi(m) + \Theta(\mathbf{k}) - \Theta_f(\mathbf{k}, m - 1) = \Theta_g(\mathbf{q}, \mathbf{k}, 1) + \Theta(\mathbf{k}) - \Theta(\mathbf{q})$$

因为 $\Theta(\mathbf{q}) - \Theta_f(\mathbf{q}, m) = \Theta(\mathbf{k}) - \Theta_f(\mathbf{k}, m)$, 所以

$$\varphi(m) + \Theta(\mathbf{q}) - \Theta_f(\mathbf{q}, m - 1) = \Theta_g(\mathbf{q}, \mathbf{k}, 1) + \Theta(\mathbf{k}) - \Theta(\mathbf{q})$$

最后因为 $\Theta_f(\mathbf{q}, m - 1) - \Theta(\mathbf{q}) = \varphi(m - 1)$, 所以

$$\varphi(m) - \varphi(m - 1) = \Theta_g(\mathbf{q}, \mathbf{k}, 1) + \Theta(\mathbf{k}) - \Theta(\mathbf{q})$$

即 $\{\rho(m)\}$ 是等差数列，设右端为 θ ，那么就解得 $\rho(m) = m\theta$ 。

 结论二： $\Theta(\mathbf{q}, m) = \Theta(\mathbf{q}) + \rho(m) = \Theta(\mathbf{q}) + m\theta$

2.1.3 结论

根据方程一和方程二的求解，当：

$$\mathbf{f}(\mathbf{q}, m) = R_f(\mathbf{q}, m)e^{i\Theta_f(\mathbf{q}, m)}$$

中， $R(\mathbf{q}, m) = \|\mathbf{q}\|$ 且 $\theta(\mathbf{q}, m) = \Theta(\mathbf{q}) + \rho(m)$ 时， $\mathbf{f}(\cdot, m)$ 包含绝对位置信息，并且满足 $\mathbf{f}(\mathbf{q}, m) * \mathbf{f}(\mathbf{k}, n)$ 包含相对位置信息。

2.3 编码形式

综上，我们得到二维情况下用复数表示的RoPE：

$$\mathbf{f}(\mathbf{q}, m) = R_f(\mathbf{q}, m)e^{i\Theta_f(\mathbf{q}, m)} = \|\mathbf{q}\|e^{i(\Theta(\mathbf{q})+m\theta)} = \mathbf{q}e^{im\theta}$$

$$\begin{aligned}\|q\|e^{i(\Theta(q)+m\theta)} &= \|q\|(e^{i\Theta(q)} \cdot e^{im\theta}) \\ &= (\|q\|e^{i\Theta(q)})e^{im\theta} \\ &= qe^{im\theta}\end{aligned}$$

根据复数乘法的几何意义，该变换实际上对应着向量的旋转，所以我们称之为“**旋转式位置编码**”，它还可以写成矩阵形式：

$$f(q, m) = \begin{pmatrix} \cos m\theta & -\sin m\theta \\ \sin m\theta & \cos m\theta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} q_0 \\ q_1 \end{pmatrix}$$

 相当于 q 通过乘以一个 $\|z\| = 1$ 的虚数，实现了向量旋转

由于内积满足线性叠加性，因此任意偶数维的RoPE，我们都可以表示为二维情形的拼接，即：

$$\underbrace{\begin{pmatrix} \cos m\theta_0 & -\sin m\theta_0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ \sin m\theta_0 & \cos m\theta_0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \cos m\theta_1 & -\sin m\theta_1 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \sin m\theta_1 & \cos m\theta_1 & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \cdots & \cos m\theta_{d/2-1} & -\sin m\theta_{d/2-1} \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \cdots & \sin m\theta_{d/2-1} & \cos m\theta_{d/2-1} \end{pmatrix}}_{W_m} \begin{pmatrix} q_0 \\ q_1 \\ q_2 \\ q_3 \\ \vdots \\ q_{d-2} \\ q_{d-1} \end{pmatrix}$$

也就是说，给位置为 m 的向量 q 乘上矩阵 W_m 、位置为 n 的向量 k 乘上矩阵 W_n ，用变换后的 Q, K 序列做Attention，那么**Attention就自动包含相对位置信息了**，因为成立恒等式：

$$(W_m q)^\top (W_n k) = q^\top W_m^\top W_n k = q^\top W_{n-m} k$$

总可以利用积化和差公式，使得 \cos 或者 \sin 中带有 $(m - n)$ 项。

值得指出的是， **W_m 是一个正交矩阵，它不会改变向量的模长，因此通常来说它不会改变原模型的稳定性。**

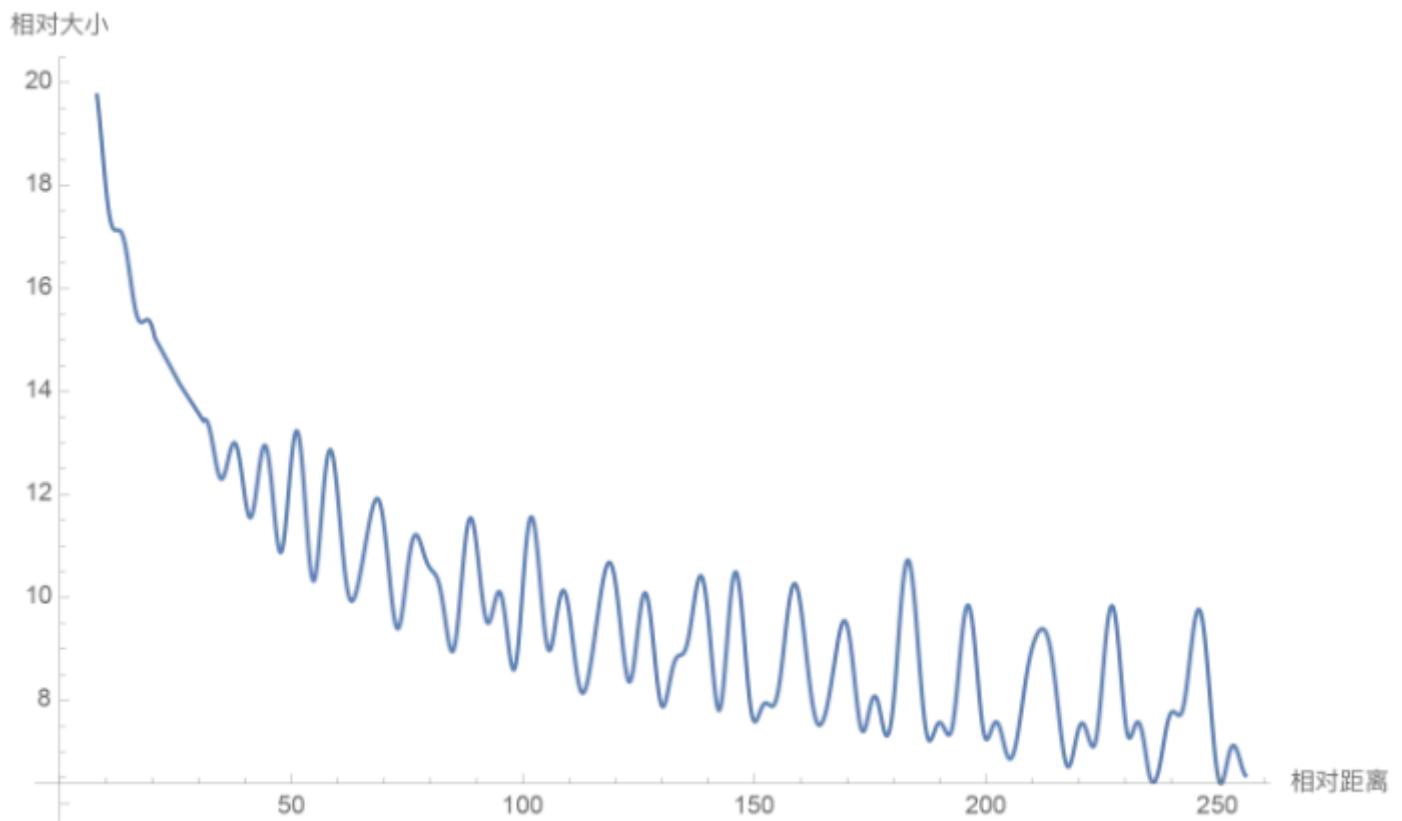
由于 W_m 的稀疏性，所以直接用矩阵乘法来实现会很浪费算力，推荐通过下述方式来实现RoPE（结果完全一致，避免稀疏矩阵乘法）：

$$\begin{pmatrix} q_0 \\ q_1 \\ q_2 \\ q_3 \\ \vdots \\ q_{d-2} \\ q_{d-1} \end{pmatrix} \otimes \begin{pmatrix} \cos m\theta_0 \\ \cos m\theta_0 \\ \cos m\theta_1 \\ \cos m\theta_1 \\ \vdots \\ \cos m\theta_{d/2-1} \\ \cos m\theta_{d/2-1} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} -q_1 \\ q_0 \\ -q_3 \\ q_2 \\ \vdots \\ -q_{d-1} \\ q_{d-2} \end{pmatrix} \otimes \begin{pmatrix} \sin m\theta_0 \\ \sin m\theta_0 \\ \sin m\theta_1 \\ \sin m\theta_1 \\ \vdots \\ \sin m\theta_{d/2-1} \\ \sin m\theta_{d/2-1} \end{pmatrix}$$

其中 \otimes 是逐位对应相乘，即计算框架中的 \boxtimes 运算。从这个实现也可以看到，RoPE可以视为是乘性位置编码的变体。

2.4 远程衰减特性

RoPE能够带来一定的远程衰减特性（不同位置的position encoding点乘结果会随着相对位置的增加而递减）：



3. RoPE效果

苏剑林团队使用RoPE改造了WoBERT模型，得到RoFormer模型，它跟其他模型的结构对比如下：

	BERT	WoBERT	NEZHA	RoFormer
token单位	字	词	字	词
位置编码	绝对位置	绝对位置	经典式相对位置	RoPE

在训练上，以WoBERT Plus为基础，采用了多个长度和batch size交替训练的方式，让模型能提前适应不同的训练场景：

	maxlen	batch size	训练步数	最终loss	最终acc
1	512	256	20万	1.73	65.0%
2	1536	256	1.25万	1.61	66.8%
3	256	256	12万	1.75	64.6%
4	128	512	8万	1.83	63.4%
5	1536	256	1万	1.58	67.4%
6	512	512	3万	1.66	66.2%

从表格还可以看到，**增大序列长度，预训练的准确率反而有所提升**，这侧面体现了RoFormer长文本语义的处理效果，也体现了**RoPE具有良好的外推能力**。在短文本任务上，RoFormer与WoBERT的表现类似，RoFormer的主要特点是可以直接处理任意长的问题。下面是在CAIL2019-SCM任务上的实验结果：

	验证集	测试集
BERT-512	64.13%	67.77%
WoBERT-512	64.07%	68.10%
RoFormer-512	64.13%	68.29%
RoFormer-1024	66.07%	69.79%

4. 结论

从理论上来看，RoPE与Sinusoidal位置编码有些相通之处，但RoPE不依赖于泰勒展开，更具严谨性与可解释性；从预训练模型RoFormer的结果来看，RoPE具有良好的外推性，应用到Transformer中体现出较好的处理长文本的能力。此外，RoPE还是目前唯一一种可用于线性Attention的相对位置编码。