# 密度矩阵

# 表示

• 密度矩阵 $\rho$ 是一个复矩阵,当给定模式数为M,每个模式的维度为  $n_i$  时,一个密度矩阵应该表示为一个 $2^M$ 维的矩阵,其中第2M-1和2M维度的区间大小为 $n_{M-1}*n_{M-1}$ ;

换言之,这个密度矩阵的总元素数量是 $N = \prod_{i=0}^{M-1} n_i^2$ 。且每个元素是复数。

为了表示方便,我们一般用狄拉克左右矢来表示某个特定的元素,例如一个密度矩阵的元素为

$$ho_{k_0 l_0, k_1 l_1, \dots, k_{M-1} l_{M-1}} |k_1
angle \langle l_1 | \otimes \dots \otimes |k_{M-1}
angle \langle l_{M-1}|$$

表示的是矩阵索引为[ $k_0, l_0, k_1, l_1, \ldots, k_{M-1}, l_{M-1}$ ]的元素值为 $\rho_{k_0 l_0, k_1 l_1, \ldots, k_{M-1} l_{M-1}}$ 。

- 其中 $0 \le k_i, l_i \le n_i 1$ , 如果超出该范围,那么该索引位置上的**值为零**(不是空)。
- 密度矩阵的复对称性允许我们只存储一半的数据,因为

$$ho_{l_0k_0,l_1k_1,...,l_{M-1}k_{M-1}}=
ho_{k_0l_0,k_1l_1,...,k_{M-1}l_{M-1}}^*$$

(即其对角线上一定是实数)

# 演化及稳态

- 求解一个玻色系统的稳态解是我们程序的目标。某个特定密度矩阵的元素的演化,由哈密顿量和耗 散量决定,这两者都会导致密度矩阵的特定元素间的耦合,从而形成一组N+1个方程N个未知数 的线性方程,其中多出来的一个方程是迹条件,即对角元素加起来为1。但这个并不重要,因为其 他N个方程都是齐次方程,求出非平凡解后整体除一个因子就能满足迹条件了,所以最后一个方程 并不重要。
- 下面开始阐述如何推导密度矩阵的演化方程。

## 算符的作用

• 我们只会有三种基本算符,常算符 $\hat{I}$ ,某个模式的产生算符 $\hat{a}^{\dagger}$ 和湮灭算符 $\hat{a}$ 

$$(\hat{a}^{\dagger})^{\dagger} = \hat{a}$$

• 他们对矩阵元的作用如下(此处为了规避引入量子力学的一些内容, 所以阐述不太严谨)

#### 常算符

• 无论作用在矩阵元左边又或是右边矩阵元都不变,一般和系数相乘起到简单的乘数作用即

$$\hat{I} 
ho_{l_0 k_0, \dots, l_{M-1} k_{M-1}} = 
ho_{l_0 k_0, \dots, l_{M-1} k_{M-1}}$$

$$ho_{l_0 k_0, \dots, l_{M-1} k_{M-1}} \hat{I} = 
ho_{l_0 k_0, \dots, l_{M-1} k_{M-1}}$$

• 换言之矩阵元和普通数字相乘,就是普通的可交换乘法

$$\rho_{l_0 k_0, \dots, l_{M-1} k_{M-1}} a = a \rho_{l_0 k_0, \dots, l_{M-1} k_{M-1}}$$

#### 产生算符

• 作用在左边,对应模式的行索引减一

$$\hat{a}_i^{\dagger} \rho_{l_0 k_0,...,l_i k_i,...,l_{M-1} k_{M-1}} = \rho_{l_0 k_0,...,(l_i-1)k_i,...,l_{M-1} k_{M-1}}$$

• 作用在右边,对应模式的列索引加一旦乘上列索引加一

$$ho_{l_0k_0,...,l_ik_i,...,l_{M-1}k_{M-1}}\hat{a}_i^\dagger=(k_i+1)
ho_{l_0k_0,...,l_i(k_i+1),...,l_{M-1}k_{M-1}}$$

#### 湮灭笪符

• 作用在左边,对应模式的行索引加一,且乘上列索引加一

$$\hat{a}_i
ho_{l_0k_0,...,l_ik_i,...,l_{M-1}k_{M-1}}=(l_i+1)
ho_{l_0k_0,...,(l_i+1)k_i,...,l_{M-1}k_{M-1}}$$

• 作用在右边,对应模式的列索引减一

$$ho_{l_0k_0,...,l_ik_i,...,l_{M-1}k_{M-1}} \hat{a}_i = 
ho_{l_0k_0,...,l_i(k_i-1),...,l_{M-1}k_{M-1}}$$

# 算符在程序内的表示

- 按照上次我和可可做的程序0用来表示常算符, 2i用来表示i模式的产生湮灭算符, 2i 1用来表示产生算符。
- 但在输入的时候为了方便,我们一般用大写字母A表示第一个模式的产生算符,小写字母a表示第一个模式的湮灭算符;B表示第二个模式,依次类推。空格表示常算符(一般用不到),输入进去后再转成数字存储。

### 演化方程

• 演化方程可以被简单地写为

$$\frac{d}{dt}\rho_{l_0k_0,...,l_{M-1}k_{M-1}}=i[\rho_{l_0k_0,...,l_{M-1}k_{M-1}},\hat{H}]+\sum\gamma_j\mathcal{L}_{\hat{O}_j}[\rho_{l_0k_0,...,l_{M-1}k_{M-1}}]$$

其中

$$[
ho_{l_0k_0,...,l_{M-1}k_{M-1}},\hat{H}] = 
ho_{l_0k_0,...,l_{M-1}k_{M-1}}\hat{H} - \hat{H}
ho_{l_0k_0,...,l_{M-1}k_{M-1}}$$

$$\mathcal{L}_{\hat{O}_{j}}[
ho_{l_{0}k_{0},...,l_{M-1}k_{M-1}}] = (2\hat{O}_{j}
ho_{l_{0}k_{0},...,l_{M-1}k_{M-1}}\hat{O}_{j}^{\dagger} - \hat{O}_{j}^{\dagger}\hat{O}_{j}
ho_{l_{0}k_{0},...,l_{M-1}k_{M-1}} - 
ho_{l_{0}k_{0},...,l_{M-1}k_{M-1}}\hat{O}_{j}^{\dagger}\hat{O}_{j})$$

 $\gamma_i$ 是一个复系数, $\hat{O}_i$ 是某个模式的产生算符或者湮灭算符。

#### 哈密顿量的处理

• 哈密顿量 $\hat{H}=\sum_{i}C_{j}[\prod(\hat{a}_{i}^{\dagger})^{n_{j}}(\hat{a}_{j})^{m_{j}}]$ , $C_{j}$ 第j项的复系数,根据上述推导,当作用在左边时

$$\hat{H}
ho_{l_0k_0,...,l_{M-1}k_{M-1}} = \sum_j C_j rac{(l_j+m_j)!}{l_j!} 
ho_{l_0k_0,...,(l_j+m_j-n_j)k_j,...,l_{M-1}k_{M-1}}$$

右边同理。

- 输入的时候一般是二维列表的形式,即一项对应一个系数地输入,比如  $[[3,AAa],[5,BBbCc],\dots,[10,aDDdd]] \Rightarrow 3\hat{a}_1^{\dagger}\hat{a}_1^{\dagger}\hat{a}_1 + 5\hat{a}_2^{\dagger}\hat{a}_2^{\dagger}\hat{a}_2\hat{a}_3^{\dagger}\hat{a}_3 + \dots + 10\hat{a}_1\hat{a}_4^{\dagger}\hat{a}_4^{\dagger}\hat{a}_4\hat{a}_4$
- 由于系数可能会在计算中更新,为了不重复推导表达式,系数一般单独用一个数组存起来,最后计算时再乘上。

• 存储推导表达式的时候,其实从上面可见把每一项的 $[j,[n_j,m_j]]$ 存起来就行了,计算时根据上面表达式复现就行。 $(\mathcal{L}_{\hat{O}_i}[]$ 的处理也是一样的)

### 稳态表达式的存储

- 稳态就是把上述演化方程的左边设置成零。
- 一步是找出索引不变的那一项即 $\rho_{l_0k_0,\dots,l_{M-1}k_{M-1}}$ ,然后用链表或者数组的形式把它的系数存起来,即把 $[C_{address},j,[n_j=m_j]]$ 拿一个链表存起来, $C_{address}$ 是系数的地址(因为系数是单独拿数组存的)。然后把这些项扔到表达式的左边,**即系数全部乘上一个负号**。
- 其他项也是把索引相同的项汇合到一起,对每个索引项,拿链表或数组来存它的乘子表达式  $P(l_0^i, k_0^i, \ldots, l_{M-1}^i, k_{M-1}^i)$
- 然后再把这些**不同的索引项**用一个链表存起来,用来表示当前这个索引矩阵元 $\rho_{l_0k_0,\dots,l_{M-1}k_{M-1}}$ 会和哪些矩阵元耦合在一起(这些耦合的矩阵元称为该矩阵元的邻居,即把它的邻居都存起来)。

可以看到一个显然的事实,这个表达式是对所有矩阵元通用的,所有以函数的形式存一份就够了,这个 稳态表达式可以形象地写为

$$P(l_0,k_0,\dots,l_{M-1},k_{M-1})\rho_{l_0k_0,\dots,l_{M-1}k_{M-1}} = \sum_{i \in Neighbors} P(l_0^i,k_0^i,\dots,l_{M-1}^i,k_{M-1}^i)\rho_{l_0^ik_0^i,\dots,l_{M-1}^ik_{M-1}^i}$$