

**多因子加权的空间物流模型。**考虑面积，区域特征、形状效率以及拓扑邻接关系。

# 1. 符号定义

为了保证模型的严谨性，首先定义所有变量：

符号	定义	单位/备注
<b>下标</b>		
$i, j$	曼哈顿行政区索引 ( $i, j \in \{1, 2, \dots, 12\}$ )	MN01 - MN12
<b>输入参数</b>		
$A_i$	第 $i$ 个区域的地理面积	
$\beta_i$	<b>土地利用强度系数</b>	无量纲 (特征因子)
$\theta_i$	<b>形状效率因子</b>	(0, 1] (形状因子)
$W_{total}$	纽约市每日垃圾总量	Tons/day
$\lambda$	曼哈顿占全市垃圾量的比例系数	常数 ( $\approx 0.2$ )
$K$	单辆垃圾车的物理容量	12 Tons
$R$	单车每日最大往返次数	Trips/day
<b>决策变量</b>		
$f_i$	第 $i$ 个区域的每周回收频率	$f_i \in \{2, 3\}$
<b>中间变量</b>		
$w_i$	第 $i$ 个区域每日产生的垃圾量	Tons/day
$L_i$	第 $i$ 个区域单次服务日的垃圾负荷	Tons/pickup
<b>输出变量</b>		
$N_i$	独立模式下第 $i$ 区所需卡车数	Integer
$N_{shared}$	共享模式下总卡车数	Integer

## 2. 垃圾产出空间分布模型

针对“仅用面积估算不准确”的问题，我们引入  $\beta_i$  (土地利用强度) 来修正模型。

### 假设

垃圾产生量不仅与面积相关，更取决于该区域的功能属性（商业区产废远高于住宅区或公园）。

### 公式

曼哈顿每日总垃圾量  $W_{MN} = W_{total} \times \lambda_0$

第  $i$  个区域的每日垃圾量  $w_i$  定义为：

$$w_i = W_{MN} \times \frac{A_i \cdot \beta_i}{\sum_{k=1}^{12} (A_k \cdot \beta_k)}$$

其中  $\beta_i$  根据区域特征矩阵定义：

- **Commercial Core (MN01, 05):**  $\beta \approx 3.0$  (高密度商业/餐饮)
- **Mixed Use (MN02, 04):**  $\beta \approx 2.0$
- **Residential (MN03, 06, 08-12):**  $\beta \approx 1.0$  (标准居住区)
- **Park Heavy (MN07):**  $\beta \approx 0.6$  (含中央公园，产废密度低)

## 3. 回收频率决策模型

针对题目要求的“决定哪些街区需要高频回收”，建立阈值判据。

### 判据

我们定义 垃圾累积压力指数 (Waste Pressure Index)  $\rho_i$ ：

$$\rho_i = \frac{w_i}{A_i}$$

决策函数为：

$$f_i = \begin{cases} 3 \text{ (High Frequency)}, & \text{if } \rho_i > \rho_{threshold} \text{ or } \text{Type}_i = \text{Commercial} \\ 2 \text{ (Standard)}, & \text{otherwise} \end{cases}$$

解释：高商业密度区域（如时代广场、金融区）由于垃圾多且形象敏感，强制设为3次/周。

## 4. 考虑形状效率的运力需求模型

这是本模型的核心创新点。传统的模型假设卡车效率是恒定的，但实际上，狭长区域（MN12）或拥堵区域（MN01）的作业效率更低。

### 引入形状效率因子 $\theta_i$

- $\theta_i$  代表卡车在特定区域内的有效作业时间占比。
  - 规则网格 (MN05):  $\theta \approx 0.95$  (High Efficiency)
  - 狹长不规则 (MN12):  $\theta \approx 0.85$  (Higher Deadhead Time / 空驶时间长)
  - 拥堵老城 (MN01):  $\theta \approx 0.75$  (Traffic Congestion)

### 计算单区需求 ( $N_i$ )

1. 单次回收负荷 ( $L_i$ ):

$$L_i = \frac{w_i \times 7}{f_i}$$

2. 有效单车日运力 ( $C_{eff,i}$ ):

$$C_{eff,i} = K \times R \times \theta_i$$

3. 所需车辆数:

$$N_i = \left\lceil \frac{L_i}{C_{eff,i}} \right\rceil$$

## 5. 基于拓扑图论的共享优化模型

针对问题 "Can numbers be reduced by sharing?", 我们建立图论模型。

### 图的构建

定义无向图  $G = (V, E)$ :

- $V = \{MN01, \dots, MN12\}$  为节点集合。
- $E = \{(i, j) | \text{Region } i \text{ is adjacent to } j\}$  为边集合（基于几何邻接关系）。

## 闲置运力定义

对于每个区，独立调度时必然存在未被利用的“碎片运力”：

$$S_i = N_i - \frac{L_i}{C_{eff,i}}$$

( $0 \leq S_i < 1$ , 值越大表示浪费越严重)

## 优化目标

寻找一组互不重叠的**连通子图** 或 **社群**  $\{C_1, C_2, \dots, C_m\}$ , 使得总车辆数最小化：

$$\min \sum_{k=1}^m N_{C_k} = \min \sum_{k=1}^m \left\lceil \frac{\sum_{j \in C_k} L_j}{K \cdot R \cdot \theta_k} \right\rceil$$

其中约束条件为：

1. **连通性约束**: 同一组  $C_k$  内的区域必须在图  $G$  中连通（物理相邻）。
2. **覆盖约束**: 所有区域必须被分配到一个组中。

## 优化效果评估

$$\text{Savings} = \sum_{i=1}^{12} N_i - \sum_{k=1}^m N_{C_k}$$