

预算分配算法任务文档

预算分配算法任务文档

一、任务背景

在广告系统中，每个广告活动（Campaign）都需要设置每日预算（Daily Budget）。这个预算会影响广告在一天中的曝光分布和整体表现。如果预算分配不合理，例如早上花光所有预算，后续流量高峰期将无法获得曝光，从而影响转化和销售。预算信息的介绍可参考[广告官方文档](https://advertising.amazon.com/help/GE5QEBS6QRJJAT3A)（Daily budget overview）：<https://advertising.amazon.com/help/GE5QEBS6QRJJAT3A>

在实际运营中，我们往往面临两个问题：

1. 单个广告活动内部的小时级预算分配：

如何平滑地分配每日预算，使广告在一天中持续展示、覆盖高效时段并优化转化。

2. 多个广告活动之间的预算分配：

当总预算有限时（例如每天 100 美元），如何在多个广告活动间动态分配预算，使总体效果（如订单量、ROAS、ACoS）最优。

二、任务目标与层次

本项目分为两个层次任务，要求实习生独立完成并提交分析报告与实现代码。

① 任务一：单个广告活动的小时级预算分配

目标：

给定一个广告活动的每日预算（`daily_budget`），设计算法为其在 24 小时内分配预算 `budget_hour[h]`。

要求：

- 保证预算总和不超过每日预算；
- 避免早期预算耗尽；
- 结合历史表现（曝光、点击、转化、ROAS 等），在高效时段分配更多预算；
- 分配结果需平滑（相邻小时预算变化不大）。
- 充分需要考虑到周一到周天，每天的不同情况。只考虑接下来7天的预算分配情况，结合商品特点，结合是不是活动期间。

输入示例：

```
1 // 定义一个对象，包含广告名称、历史数据、每天的数据等
2 {
3     "campaign_name": "Campaign_A",
4     "historical_data": {
5         "monday": [
6             {
7                 "hour": 0,
8                 "impressions": 860,
9                 "clicks": 12,
10                "spend": 5.8,
11                "orders": 1,
12                "revenue": 24.5,
13                "ctr": 0.014,
14                "cvr": 0.083,
15                "cpc": 0.48,
16                "acos": 0.237,
17                "roas": 4.22
18            },
19            {
20                "hour": 1,
21                "impressions": 1275,
22                "clicks": 18,
23                "spend": 8.6,
24                "orders": 2,
25                "revenue": 45.2,
26                "ctr": 0.014,
27                "cvr": 0.111,
28                "cpc": 0.48,
29                "acos": 0.190,
30                "roas": 5.26
31            },
32            // ... 2-23小时数据
33        ],
34        "tuesday": [
35            // 周二24小时数据...
36        ],
37        "wednesday": [
38            // 周三24小时数据...
39        ],
40        "thursday": [
41            // 周四24小时数据...
42        ],
43        "friday": [
44            // 周五24小时数据...
45        ],
46        "saturday": [
47            // 周六24小时数据...
48        ],
49        "sunday": [
50            // 周日24小时数据...
51        ]
52    }
53 }
```

```
48     "sunday": [
49         // 周日24小时数据...
50     ],
51 },
52 "constraints": {
53     "min_daily_budget": 15,
54     "max_daily_budget": 30,
55     "weekly_budget_limit": 200,
56     "target_acos": 0.25,
57     "smoothness_factor": 0.3
58 },
59 "optimization_goals": {
60     "primary": "maximize_revenue",
61     "secondary": "minimize_acos",
62     "constraint": "maintain_smooth_distribution"
63 }
64 }
```

输出示例：

Code block

```
1  {
2      "campaign_name": "Campaign_A",
3      "weekly_budget_strategy": {
4          "monday": {
5              "daily_budget": 18,
6              "hourly_allocation": {
7                  "0": 0.4, "1": 0.4, "2": 0.3, "3": 0.3, "4": 0.4, "5": 0.5,
8                  "6": 0.7, "7": 1.0, "8": 1.5, "9": 1.8, "10": 1.6, "11": 1.4,
9                  "12": 1.8, "13": 1.7, "14": 1.5, "15": 1.3, "16": 1.2, "17": 1.4,
10                 "18": 1.6, "19": 1.8, "20": 1.5, "21": 1.2, "22": 0.9, "23": 0.6
11             },
12             "total": 18.0
13         },
14         "tuesday": {
15             "daily_budget": 20,
16             "hourly_allocation": {
17                 "0": 0.4, "1": 0.4, "2": 0.3, "3": 0.3, "4": 0.4, "5": 0.5,
18                 "6": 0.8, "7": 1.2, "8": 1.6, "9": 1.9, "10": 1.7, "11": 1.5,
19                 "12": 1.9, "13": 1.8, "14": 1.6, "15": 1.4, "16": 1.3, "17": 1.5,
20                 "18": 1.7, "19": 1.9, "20": 1.6, "21": 1.3, "22": 1.0, "23": 0.7
21             },
22             "total": 20.0
23         },
24         "wednesday": {
```

```
25     "daily_budget": 22,
26     "hourly_allocation": {
27         "0": 0.5, "1": 0.5, "2": 0.4, "3": 0.4, "4": 0.5, "5": 0.6,
28         "6": 0.9, "7": 1.3, "8": 1.8, "9": 2.1, "10": 1.9, "11": 1.7,
29         "12": 2.1, "13": 2.0, "14": 1.8, "15": 1.6, "16": 1.5, "17": 1.7,
30         "18": 1.9, "19": 2.1, "20": 1.8, "21": 1.5, "22": 1.2, "23": 0.9
31     },
32     "total": 22.0
33 },
34     "thursday": {
35         "daily_budget": 21,
36         "hourly_allocation": {
37             "0": 0.5, "1": 0.5, "2": 0.4, "3": 0.4, "4": 0.5, "5": 0.6,
38             "6": 0.9, "7": 1.3, "8": 1.7, "9": 2.0, "10": 1.8, "11": 1.6,
39             "12": 2.0, "13": 1.9, "14": 1.7, "15": 1.5, "16": 1.4, "17": 1.6,
40             "18": 1.8, "19": 2.0, "20": 1.7, "21": 1.4, "22": 1.1, "23": 0.8
41     },
42     "total": 21.0
43 },
44     "friday": {
45         "daily_budget": 25,
46         "hourly_allocation": {
47             "0": 0.6, "1": 0.6, "2": 0.5, "3": 0.5, "4": 0.6, "5": 0.7,
48             "6": 1.0, "7": 1.4, "8": 1.9, "9": 2.2, "10": 2.0, "11": 1.8,
49             "12": 2.2, "13": 2.1, "14": 1.9, "15": 1.7, "16": 1.6, "17": 1.8,
50             "18": 2.0, "19": 2.2, "20": 1.9, "21": 1.6, "22": 1.3, "23": 1.0
51     },
52     "total": 25.0
53 },
54     "saturday": {
55         "daily_budget": 28,
56         "hourly_allocation": {
57             "0": 0.8, "1": 0.8, "2": 0.7, "3": 0.7, "4": 0.8, "5": 0.9,
58             "6": 1.0, "7": 1.1, "8": 1.2, "9": 1.4, "10": 1.6, "11": 1.8,
59             "12": 2.0, "13": 2.1, "14": 2.0, "15": 1.9, "16": 1.8, "17": 1.9,
60             "18": 2.0, "19": 2.1, "20": 2.0, "21": 1.7, "22": 1.4, "23": 1.1
61     },
62     "total": 28.0
63 },
64     "sunday": {
65         "daily_budget": 24,
66         "hourly_allocation": {
67             "0": 0.7, "1": 0.7, "2": 0.6, "3": 0.6, "4": 0.7, "5": 0.8,
68             "6": 0.9, "7": 1.0, "8": 1.2, "9": 1.5, "10": 1.7, "11": 1.9,
69             "12": 2.1, "13": 2.0, "14": 1.9, "15": 1.8, "16": 1.7, "17": 1.8,
70             "18": 1.9, "19": 1.8, "20": 1.6, "21": 1.4, "22": 1.1, "23": 0.9
71     },
72 }
```

```
72     "total": 24.0
73   }
74 },
75   "weekly_total": 158,
76   "summary": {
77     "weekly_budget_distribution": {
78       "monday": "11.4%", "tuesday": "12.7%", "wednesday": "13.9%",
79       "thursday": "13.3%", "friday": "15.8%", "saturday": "17.7%", "sunday": "15.2%"
80     },
81     "peak_performance_days": ["saturday", "friday", "sunday"],
82     "recommended_weekly_budget": 158,
83     "efficiency_ranking": ["saturday", "wednesday", "friday", "sunday",
84     "thursday", "tuesday", "monday"]
85   }
}
```

评估指标：

- 平滑度指标（相邻小时差的方差）；
- 预算利用率；
- 模拟下的预计收益或订单数；
- 高频时段覆盖率。

🚀 任务二：多个广告活动的预算分配优化

目标：

当你有总预算 100 美元、10 个广告活动时，如何根据它们的历史表现和预测效果，将预算最优地分配给各活动。

要求：

- 总预算不超过 100；
- 各活动预算不超过其上限 (`daily_budget`)；
- 优化目标：最大化整体收入、或最小化平均 ACoS；
- 支持动态更新：能根据历史数据迭代优化分配策略。

输入示例：

Code block

```
1 {
```

```
2     "total_budget": 100,
3     "optimization_target": "maximize_revenue", // 或 "minimize_acos"
4     "historical_data": [
5         {
6             "date": "2025/10/21",
7             "hour": 0,
8             "campaign_name": "Campaign_A",
9             "daily_budget": 20,
10            "impressions": 860,
11            "clicks": 12,
12            "spend": 5.8,
13            "orders": 1,
14            "revenue": 24.5,
15            "ctr": 0.014,
16            "cvr": 0.083,
17            "cpc": 0.48,
18            "acos": 0.237,
19            "roas": 4.22
20        },
21        {
22            "date": "2025/10/21",
23            "hour": 1,
24            "campaign_name": "Campaign_A",
25            "daily_budget": 20,
26            "impressions": 1275,
27            "clicks": 18,
28            "spend": 8.6,
29            "orders": 2,
30            "revenue": 45.2,
31            "ctr": 0.014,
32            "cvr": 0.111,
33            "cpc": 0.48,
34            "acos": 0.190,
35            "roas": 5.26
36        },
37        // ... 更多小时数据
38        {
39            "date": "2025/10/21",
40            "hour": 0,
41            "campaign_name": "Campaign_B",
42            "daily_budget": 25,
43            "impressions": 1482,
44            "clicks": 22,
45            "spend": 10.5,
46            "orders": 3,
47            "revenue": 52.8,
48            "ctr": 0.015,
```

```
49         "cvr": 0.136,  
50         "cpc": 0.48,  
51         "acos": 0.199,  
52         "roas": 5.03  
53     }  
54     // ... 其他活动和小时的数据  
55 ]  
56 }
```

输出示例：

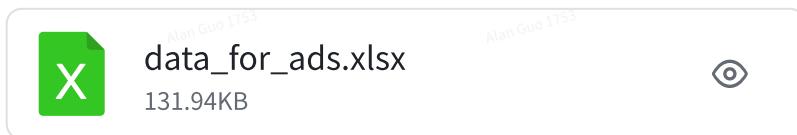
```
Code block  
1 {  
2     "total_budget": 100,  
3     "optimization_target": "maximize_revenue",  
4     "allocation": {  
5         "Campaign_A": 15.2,  
6         "Campaign_B": 12.8,  
7         "Campaign_C": 9.5,  
8         "Campaign_D": 11.3,  
9         "Campaign_E": 8.7,  
10        "Campaign_F": 10.1,  
11        "Campaign_G": 13.5,  
12        "Campaign_H": 7.9,  
13        "Campaign_I": 6.4,  
14        "Campaign_J": 4.6  
15    },  
16    "allocation_rationale": {  
17        "Campaign_A": "high_roas_stable",  
18        "Campaign_B": "good_efficiency_growing",  
19        "Campaign_C": "moderate_performance",  
20        "Campaign_J": "low_efficiency_high_acos"  
21    },  
22    "expected_outcomes": {  
23        "total_revenue": 458.3,  
24        "average_acos": 0.23,  
25        "overall_roas": 4.58  
26    },  
27    "adjustment_recommendations": {  
28        "increase_budget": ["Campaign_A", "Campaign_G"],  
29        "decrease_budget": ["Campaign_J", "Campaign_I"],  
30        "monitor_closely": ["Campaign_B", "Campaign_D"]  
31    },  
32    "next_update_time": "2025-01-15T10:00:00"
```

评估指标：

- 总订单量 / 收益；
- 总体 ROAS、平均 ACoS；
- 分配稳定性；
- 不同策略下的结果对比。

三、示例数据说明

已为你准备好一份 7 天 × 24 小时 × 10 个广告活动的历史表现样本



字段定义：

字段名	含义	示例
date	日期	2025/10/30
hour	小时 (0-23)	15
campaign_name	广告活动名称	Campaign_A
daily_budget	每日预算上限	20
impressions	曝光量	1450
clicks	点击量	37
spend	当小时花费	18.42
orders	订单数	3
revenue	销售额	78.5
ctr	点击率	0.0255
cvr	转化率	0.081
cpc	平均点击花费	0.48
acos	广告花费占比	0.23
roas	广告投资回报率	4.2

四、交付内容

1. Python 脚本

- 含数据处理、算法实现；

2. 报告 (PDF 或 Markdown)

- 包含任务思路、方法、结果分析与结论；

3. 结果样例文件

- 输出的预算分配结果 JSON/CSV。

五、加分项 (Optional)

- 对广告活动进行聚类，识别相似表现模式；
- 引入预测模型（如 XGBoost、LSTM）预测未来小时收益；
- 将算法封装成自动化预算优化模块。
- 你可以使用任何的统计模型或机器学习模型，你也可以自己模拟更多的历史表现数据，以便使用复杂的模型进行训练。

六、参考资源

- [Amazon Advertising Help - Daily budget overview](#)
- [Scipy Optimization](#)
- [CVXPY Documentation](#)
- [Multi-Armed Bandit Overview \(UCB, Thompson Sampling\)](#)