

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。

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 codeblock
2     "campaign_name": "Campaign_A",
3     "historical_data": {
4         "monday": [
5             {
6                 "hour": 0,
7                 "impressions": 860,
8                 "clicks": 12,
9                 "spend": 5.8,
10                "orders": 1,
11                "revenue": 24.5,
12                "ctr": 0.014,
13                "cvr": 0.083,
14                "cpc": 0.48,
15                "acos": 0.237,
16                "roas": 4.22
17            },
18            {
19                "hour": 1,
20                "impressions": 1275,
21                "clicks": 18,
22                "spend": 8.6,
23                "orders": 2,
24                "revenue": 45.2,
25                "ctr": 0.014,
26                "cvr": 0.111,
27                "cpc": 0.48,
28                "acos": 0.190,
29                "roas": 5.26
30            },
31            // ... 2-23小时数据
32        ],
33        "tuesday": [
34            // 周二24小时数据...
35        ],
36        "wednesday": [
37            // 周三24小时数据...
38        ],
39        "thursday": [
40            // 周四24小时数据...
41        ],
42        "friday": [
43            // 周五24小时数据...
44        ],
45        "saturday": [
46            // 周六24小时数据...
47        ],
```

```

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     "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":
80     "15.2%"
81   },
82   "peak_performance_days": ["saturday", "friday", "sunday"],
83   "recommended_weekly_budget": 158,
84   "efficiency_ranking": ["saturday", "wednesday", "friday", "sunday",
85     "thursday", "tuesday", "monday"]
86 }
```

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



data_for_ads.xlsx

131.94KB



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 \(UCB, Thompson Sampling\)](#)
-