

ДОДАТОК Б

Для оптимізації рекламних креативів у Meta Ads за допомогою Python, передбачаються такі кроки:

1. Отримати доступ до Facebook API через Facebook Graph API.
2. Використовувати дані рекламних кампаній для аналізу їх ефективності (A/B тестування).
3. Побудувати просту модель для оптимізації рекламних креативів.

Необхідні бібліотеки:

requests - для взаємодії з API.

pandas - для обробки та аналізу даних.

matplotlib / seaborn - для візуалізації результатів.

Крок 1: Налаштування доступу до Facebook API

Для взаємодії з API вам потрібно отримати токен доступу для Facebook Marketing API. Це можна зробити через Facebook Developer Console.

```
pip install requests pandas matplotlib seaborn
```

Крок 2: Завантаження даних рекламних кампаній

```
import requests
import pandas as pd
```

```
# Ваш токен доступу до API access_token = 'your_access_token'
ad_account_id = 'your_ad_account_id' # Наприклад, 'act_1234567890'
```

```
# URL для запиту статистики рекламних оголошень
url = f'https://graph.facebook.com/v14.0/{ad_account_id}/ads'
params = {
    'access_token': access_token,
    'fields':
        'id,name,adcreatives,insights{date_preset,impressions,clicks,spend,cost_per_click,cost_per_impression}',
}
```

```
# Отримуємо дані
```

```
response = requests.get(url, params=params)
data = response.json()
```

```
# Перевіримо отриману структуру даних
```

```
print(data)
```

Крок 3: Обробка та аналіз даних

```
# Перетворимо отримані дані в DataFrame для зручного аналізу
ads_data = []
```

```
# Перебираємо всі оголошення і збираємо їх статистику
for ad in data['data']:
    ad_id = ad['id']
    ad_name = ad['name']
```

```
# Перевіряємо, чи є статистика
if 'insights' in ad:
    for insight in ad['insights']:
        ads_data.append({
            'ad_id': ad_id,
            'ad_name': ad_name,
            'impressions': insight['impressions'],
            'clicks': insight['clicks'],
            'spend': insight['spend'],
            'cpc': insight.get('cost_per_click', 0),
        })
```

```
'cpi': insight.get('cost_per_impression', 0)
})
```

```
# Створимо DataFrame для аналізу df = pd.DataFrame(ads_data)
# Переглянемо перші рядки даних print(df.head())
```

Крок 4: Візуалізація та оптимізація креативів

Зараз ми можемо порівняти ефективність різних рекламних креативів на основі CPC (вартість за клік) та CPI (вартість за показ).

```
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
```

Візуалізуємо порівняння ефективності рекламних оголошень за показниками CPC та

```
CPI
plt.figure(figsize=(12, 6))
sns.barplot(data=df, x='ad_name', y='cpc', palette='viridis')
plt.title('Вартість за клік (CPC) для різних рекламних креативів')
plt.xlabel('Назва оголошення')
plt.ylabel('CPC')
plt.xticks(rotation=90)
plt.show()
plt.figure(figsize=(12, 6))
sns.barplot(data=df, x='ad_name', y='cpi', palette='viridis')
plt.title('Вартість за показ (CPI) для різних рекламних креативів')
plt.xlabel('Назва оголошення')
plt.ylabel('CPI')
plt.xticks(rotation=90)
plt.show()
```

Крок 5: Оптимізація на основі результатів

Вибір найбільш ефективного рекламного креативу можна зробити, аналізуючи отримані

метрики, такі як CPC та CPI. Для більш глибокої оптимізації можна використовувати

статистичні методи, такі як A/B тестування (порівняння варіантів креативів) або машинне

навчання для прогнозування найкращих креативів на основі минулих даних. Отже побудова моделі для прогнозування, який креатив принесе найкращі результати.

```
from sklearn.linear_model import LinearRegression
```

```
# Створимо модель для прогнозування CPC
X = df[['impressions', 'spend']] # Особливості: кількість показів і витрати
y = df['cpc'] # Ціль: CPC
```

```
# Розділяємо на тренувальний та тестовий набори
```

```
from sklearn.model_selection import train_test_split
```

```
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2, random_state=42)
```

```
# Навчання моделі
model = LinearRegression()
model.fit(X_train, y_train)

# Оцінка моделі
print(f"Точність моделі: {model.score(X_test, y_test)}")

# Прогнозування результатів
y_pred = model.predict(X_test)

# Виведемо прогнозовані та реальні значення CPC
results = pd.DataFrame({'Real CPC': y_test, 'Predicted CPC': y_pred})
print(results.head())
```

ДОДАТОК В

Для оптимізації рекламних креативів у Google Ads за допомогою Python, передбачаються такі кроки:

1. ****Налаштування Google Ads API****: Отримання доступу до Google Ads API через Google Cloud Console.
2. ****Завантаження даних з Google Ads****: Використання Google Ads API для отримання статистики кампаній.
3. ****Аналіз та оптимізація креативів****: Аналіз ефективності рекламних оголошень за метриками та оптимізація на основі результатів.

Необхідні бібліотеки:

- ``google-ads`` - офіційна бібліотека для роботи з Google Ads API.
- ``pandas`` - для аналізу даних.
- ``matplotlib`` / ``seaborn`` — для візуалізації результатів.

Крок 1: Налаштування Google Ads API

Щоб працювати з Google Ads API, вам необхідно:

- Створити проект у [Google Cloud Console](https://console.cloud.google.com/).

- Отримати доступ до Google Ads API, створивши OAuth2 клієнт.

- Завантажити конфігураційний файл ``google-ads.yaml``. Встановіть бібліотеку для роботи з Google Ads API:

```
```bash
pip install google-ads
```
```

Крок 2: Завантаження даних з Google Ads API

Визначення запиту для отримання статистики по кампаніям

```
query = """
SELECT
campaign.id,
campaign.name,
ad_group.id,
ad_group.name,
ad.id,
ad.headline,
ad.description,
metrics.impressions,
metrics.clicks,
metrics.average_cpc
FROM
ad
WHERE
segments.date DURING LAST_30_DAYS
"""
```

Запуск запиту

```
ga_service = client.get_service('GoogleAdsService')
response = ga_service.search_stream(customer_id=customer_id, query=query)
```

Збір даних у список

```
ads_data = []
```

```

for batch in response:
    for row in batch.results:
        ads_data.append({
            'ad_id': row.ad.id,
            'ad_name': row.ad.headline,
            'description': row.ad.description,
            'impressions': row.metrics.impressions,
            'clicks': row.metrics.clicks,
            'average_cpc': row.metrics.average_cpc,
        })

```

```

# Перетворимо на DataFrame для подальшого аналізу
df = pd.DataFrame(ads_data)

```

```

# Перевіримо отримані дані
print(df.head())
```

```

```

Крок 3: Аналіз результатів рекламних оголошень
```python
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns

```

```

# Візуалізація ефективності рекламних оголошень за середнім CPC
plt.figure(figsize=(12, 6))
sns.barplot(data=df, x='ad_name', y='average_cpc', palette='viridis')
plt.title('Середній CPC для різних рекламних оголошень')
plt.xlabel('Назва оголошення')
plt.ylabel('Середній CPC')
plt.xticks(rotation=90)
plt.show()

```

```

# Візуалізація кількості кліків та показів для кожного оголошення
plt.figure(figsize=(12, 6))
sns.scatterplot(data=df, x='impressions', y='clicks', hue='ad_name', palette='tab20')
plt.title('Кліки vs Покази для різних рекламних оголошень')
plt.xlabel('Кількість показів')
plt.ylabel('Кількість кліків')
plt.show()
```

```

```

Крок 4: Оптимізація на основі результатів

```

На основі отриманих даних можна вибрати рекламні оголошення, які мають найнижчий **CPC** (вартість за клік) та найвищі **CTR** (коефіцієнт клікабельності).

Потім можна здійснити корекцію креативів або стратегії, щоб покращити ці метрики.

```

```python

```

```

# Вибір найкращих оголошень за середнім CPC
best_ads = df[df['average_cpc'] == df['average_cpc'].min()]
print("Найбільш ефективні оголошення за середнім CPC:")

```

```
print(best_ads)
```

```
# Вибір оголошень з найвищим числом кліків
```

```
top_ads_by_clicks = df[df['clicks'] == df['clicks'].max()]
```

```
print("Оголошення з найбільшим числом кліків:")
```

```
print(top_ads_by_clicks)
```

```
...
```

```
### Крок 5: Оптимізація креативів (простий підхід)
```

На основі статистики, ви можете приймати рішення про зміни в креативі, як-от:

- Змінити заголовок або опис оголошення.
- Тестувати нові креативи через ****А/В тестування****.
- Змінити налаштування таргетингу