Uniswap Arbitrage Analysis

0.前言

Uniswap的AMM(auto market maker)范式无疑开启了一个新的时代,该设想最早见于Vitalik的一篇文章,Bancor中也有类似的设计,最终Uniswap把它发扬光大。

截止目前(2020-09-27),uniswap V2上已经有10800多个交易对,有市场的地方就有套利,uniswap 这类去中心化交易所其实对套利是非常友好的,整个套利过程可以在一笔交易中完成,相当于一个原子操作,不存在单腿风险,外加AAVE、DyDx的闪电贷,套利连本金都不需要了,自己只付出手续费即可,Defi世界简直是套利者的天堂。

很多人说Defi是泡沫,套利不创造价值,这里扯一点自己的看法,关于泡沫,肯定是有,但是泡沫过后 终究会沉淀下一些有价值的东西,2000年的时候大家也大喊互联网是泡沫,再看看现在,当然Defi能不 能比肩互联网还不好说,但是说它毫无价值肯定是错的。套利则是联系市场的纽带,维系着整个市场的 平衡稳定,没有套利者,那就都变成一个个单机游戏了。

本文主要分析一下Uniswap不同交易对之间的套利问题,具体一点就是A->B->C->...->A,通过这样的一系列交易用A赚到更多的A。

1.套利问题分析

本质上来看,这个套利问题由两个子问题构成:

- 如何确定套利路径: 从A币种出发,中间经过哪些币种,最后能得到最多的A?
- 如何确定套利数量:用多少A进行交易,最终利润最多?

1.1 套利路径

我们把每个币种看做一个顶点,每个交易对就是一条边,问题就转化成了如何在一个有向图里面寻找环状路径的问题,这是很经典的图问题了,比较简单,这里用DFS可以比较好地控制路径长度,uniswap交易时路径每增加一步就要消耗更多gas,因此需要控制长度(maxHops),参考实现:

```
newPath.append(tempOut)
if tempOut['address'] == tokenOut['address'] and len(path) > 2:
    c = { 'route': currentPairs, 'path': newPath }
    circles.append(c)
elif maxHops > 1 and len(pairs) > 1:
    pairsExcludingThisPair = pairs[:i] + pairs[i+1:]
    circles = findArb(pairsExcludingThisPair, tempOut, tokenOut,
maxHops-1, currentPairs + [pair], newPath, circles)
return circles
```

1.2 套利数量

我们先来回顾一下Uniswap的CFMM(constant function market maker)模型,假设现在A,B币种有一个交易池,池中A的数量为 R_0 ,B的数量为 R_1 ,现在用 Δ_a 的A币种去兑换 Δ_b 的B币种,交易手续费为1-r,则必须满足:

$$(R_0 + r\Delta_a)(R_1 - \Delta_b) = R_0R_1$$

即兑换前后 R_0R_1 保持为一个不变的常数,这也是CFMM名称的由来。

那假设我们现在找到了一条环状路径A->B->C->A,如何确定用多少A来套利能获得最大利润呢?这其实是下面这样一个优化问题:

$$max({\Delta_a}'-{\Delta_a})$$

$$s.t.$$
 $R_n > 0, \Delta_n > 0$

$$(R_0 + r\Delta_a)(R_1 - \Delta_b) = R_0 R_1 \tag{1}$$

$$(R_1' + r\Delta_b)(R_2 - \Delta_c) = R_1' R_2 \tag{2}$$

$$(R_2' + r\Delta_c)(R_3 - \Delta_a') = R_2' R_1'$$
(3)

其中(1)(2)(3)分别对应着从A->B, B->C, C->A的交易过程。现在这个问题看起来也挺容易的,可以直接把 $\Delta_a{}'$ 用 Δ_a 表示出来,代入 $\max(\Delta_a{}'-\Delta_a)$,然后求导即可。但是如果路径更长,那这个计算就很复杂了,为了解决任意长度路径下确定最优套利数量的问题,我们需要一个通用的方法。

考虑A->B->C兑换的情况,本来没有A->C的交易池,但是通过B这个桥梁,我们可以进行A->C的兑换,相当于A->C之间有一个虚拟交易池,我们能不能求得A->C这个虚拟交易池的等价参数呢?

假设A->C之间有个池子,参数为 E_0, E_1 ,我们现在要做的就是用A->B, B->C两个池子的参数表示出 E_0, E_1 。

根据上面(1)(2)两式,可得:

$$\Delta_b = \frac{R_1 r \Delta_a}{R_0 + r \Delta_a} \tag{4}$$

$$\Delta_c = \frac{R_2 r \Delta_b}{R_1' + r \Delta_b} \tag{5}$$

将(4)代入(5)得到:

$$\Delta_{c} = \frac{\frac{R_{0}R_{1}'}{R_{1}' + R_{1}r}r\Delta_{a}}{\frac{rR_{1}R_{2}}{R_{1}' + R_{1}r} + r\Delta_{a}}$$
(6)

将(6)和(4)或者(5)进行形式上的对比就能得到:

$$E_0 = rac{{R_0 {R_1}'}}{{{R_1}' + {R_1}r}} \ E_1 = rac{{rR_1 R_2}}{{{R_1}' + {R_1}r}}$$

这样我们就有了A->C的参数 E_0, E_1 ,考虑A->B->C->A的套利路径,我们可以结合A->C的参数 E_0, E_1 和 C->A的池子参数 R_2', R_1' 按照上述同样的方法计算得到A->A的参数,假设为 E_a, E_b ,如果 $E_a < E_b$,那就说明有套利空间,否则没有。这个过程可以应用到任意长度的套利路径,对每个路径,我们都能一步一步迭代求出等效的 E_a, E_b ,并根据其大小关系判断是否有套利空间。

对于A->B->C->...->A这样一条路径,我们求出了等效的 E_a, E_b ,如果存在套利空间,下一步就是计算最佳套利数量:

$$\Delta_a{'}=rac{E_a r \Delta_a}{E_0+r \Delta_a}
onumber \ f=\Delta_a{'}-\Delta_a$$

这里的 f就是我们的利润函数,直接求导即可,最后得到最优套利数量为:

$$\Delta_a = rac{\sqrt{E_a E_b r} - E_a}{r}$$

我们可以直接把计算最优套利数量的过程结合到上面的dfs中,得到利润最高的路径,参考代码:

```
def findArb(pairs, tokenIn, tokenOut, maxHops, currentPairs, path, bestTrades,
count=5):
    for i in range(len(pairs)):
        newPath = path.copy()
        pair = pairs[i]
        if not pair['token0']['address'] == tokenIn['address'] and not
pair['token1']['address'] == tokenIn['address']:
            continue
        if pair['reserve0']/pow(10, pair['token0']['decimal']) < 1 or</pre>
pair['reserve1']/pow(10, pair['token1']['decimal']) < 1:</pre>
            continue
        if tokenIn['address'] == pair['token0']['address']:
            tempOut = pair['token1']
        else:
            tempOut = pair['token0']
        newPath.append(tempOut)
        if tempOut['address'] == tokenOut['address'] and len(path) > 2:
            Ea, Eb = getEaEb(tokenOut, currentPairs + [pair])
            newTrade = { 'route': currentPairs + [pair], 'path': newPath,
'Ea': Ea, 'Eb': Eb }
            if Ea and Eb and Ea < Eb:
```

```
newTrade['optimalAmount'] = getOptimalAmount(Ea, Eb)
                if newTrade['optimalAmount'] > 0:
                    newTrade['outputAmount'] =
getAmountOut(newTrade['optimalAmount'], Ea, Eb)
                    newTrade['profit'] = newTrade['outputAmount']-
newTrade['optimalAmount']
                    newTrade['p'] = int(newTrade['profit'])/pow(10,
tokenOut['decimal'])
                else:
                    continue
                bestTrades = sortTrades(bestTrades, newTrade)
                bestTrades.reverse()
                bestTrades = bestTrades[:count]
        elif maxHops > 1 and len(pairs) > 1:
            pairsExcludingThisPair = pairs[:i] + pairs[i+1:]
            bestTrades = findArb(pairsExcludingThisPair, tempOut, tokenOut,
maxHops-1, currentPairs + [pair], newPath, bestTrades, count)
   return bestTrades
```

2.工程实现

想光靠推推公式就能赚钱是不太行滴,还需要好的实现,这里实现的总体原则就是要**快**,以太坊区块间隔15s,你必须在15s内完成三件事情:

- 完成每个交易对reserves的更新
- 计算出最佳套利路径和数量
- 发交易

对于第一点,几个思路:

- 1. 交易对数量较少: 直接batch request请求所有交易对的最新状态
- 2. 交易对数量多: 先batch request获取一个全局状态,然后解析之后出现的每一个区块中所有交易的logs,如果涉及到对某一个交易对的更新(Swap, Sync, Mint, Burn),就更新本地对应交易对的reserves信息

第二点:

• 想办法优化寻找环的速度,可以优化dfs,也可以尝试用bellman-ford之类的其他图算法

第三点:

● 发交易前可以调用uniswap的getAmountsOut函数检查一下是否真的能够获利,能获利且能覆盖 手续费才发交易,避免手续费浪费

我自己实现了一下,其中一笔交易:

从0.0018个ETH变成了0.018个,不过没能覆盖手续费:(

3.结语

Contact: ccyanxyz@gmail.com

Donation: 0x0af66d3641640755878F0d72A610FC2EEA856Cd6

最后,Uniswap套利目前其实已经竞争十分激烈了,但是还是有很多其他东西值得探索的,比如模型更复杂的curve.fi,balancer.exchange,结合flashloan的跨dex套利等等,happy hacking:)