



滴滴科技 & ACM SIGSPATIAL • \$25,000 • 1171 支队伍 • 1295 名参赛者

SIGSPATIAL 2021 GISCUP



组队截止时间 2021-08-02

开始时间 2021-04-23

结束时间 2021-08-09

预估到达时间 (Estimated Time of Arrival) 在很多应用场景中扮演者至关重要的角色。

例如，在网约车订单分配、价格预估、行程中间预估、路线决策等各个场景。精准的到达时间预估可以帮助平台提升效率，提高用户体验，方便平台和用户做更优的决策。

然而，到达时间本身会收到路线长度、路段通行能力、道路等级、实时路况、红绿灯个数相位等因素的影响。

数据概览-原始数据

	0	1	2
0	5966280 531 2923.0000 495 75457 153	157298:4.5000,1.0000,1,0 511622:2.8552,1.0000,...	47128_204460:23 624101_153565:30 30464_397883:...
1	6099942 590 3212.2780 559 19210 157	177913:4.3311,0.1702,1,0 401603:25.9826,1.0000...	243785_383862:30 224592_402375:23 402375_23283...
2	2792816 559 7868.4474 626 38822 36	4089:8.5500,1.0000,0,0 621731:2.8174,1.0000,0,...	412945_587168:30
3	5780075 677 4976.3791 446 51627 76	461148:7.9258,0.6199,1,0 270332:2.0571,1.0000,...	434768_339809:32
4	7808558 968 4985.9186 872 39965 52	402771:0.5739,0.0816,0,0 403356:8.6000,1.0000,...	279601_378428:30 607127_383862:9 224592_402375...

数据概览-预处理后的数据

要预测的目标

	order_id	ata	distance	simple_eta	driver_id	slice_id	index	date_time
0	5966280	531	2923.0000	495	75457	153	0	20200801
1	6099942	590	3212.2780	559	19210	157	1	20200801
2	2792816	559	7868.4474	626	38822	36	2	20200801
3	5780075	677	4976.3791	446	51627	76	3	20200801
4	7808558	968	4985.9186	872	39965	52	4	20200801

Head——端到端特征

order_id	slice_id	link_id	link_time	link_ratio	link_current_status	link_arrival_status	date_time
5966280	153	157298	4.5000	1.0		0	20200801
5966280	153	511622	2.8552	1.0		1	20200801
5966280	153	524542	2.2345	1.0		0	20200801
5966280	153	97293	3.6000	1.0		1	20200801
5966280	153	273845	3.2276	1.0		1	20200801

Link——序列特征

order_id	cross id	cross time	date_time
5966280	47128_204460	23.0	20200801
5966280	624101_153565	30.0	20200801
5966280	30464_397883	26.0	20200801
5966280	160457_527119	18.0	20200801
5966280	597673_507113	30.0	20200801

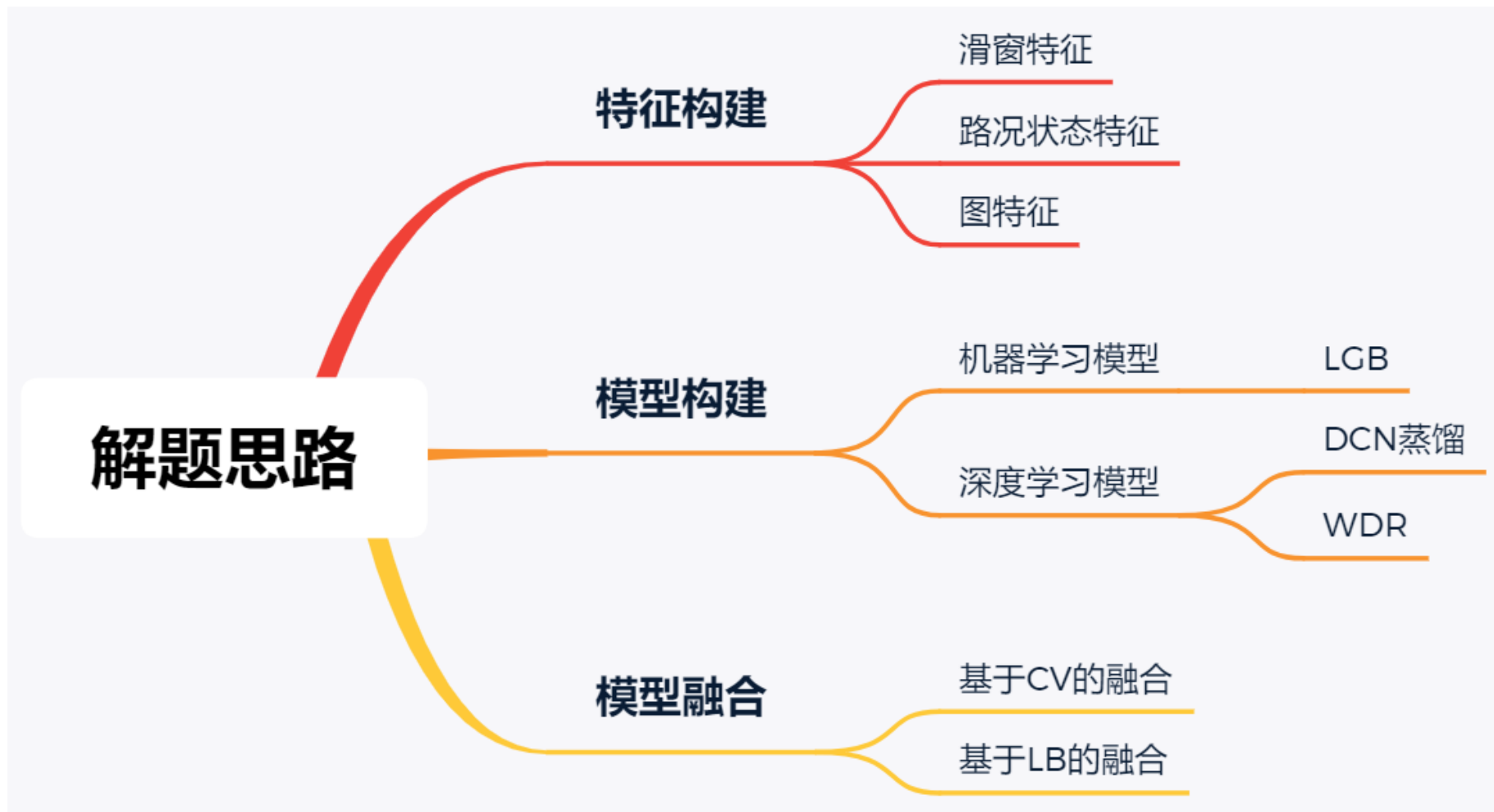
Cross——序列特征

评价体系

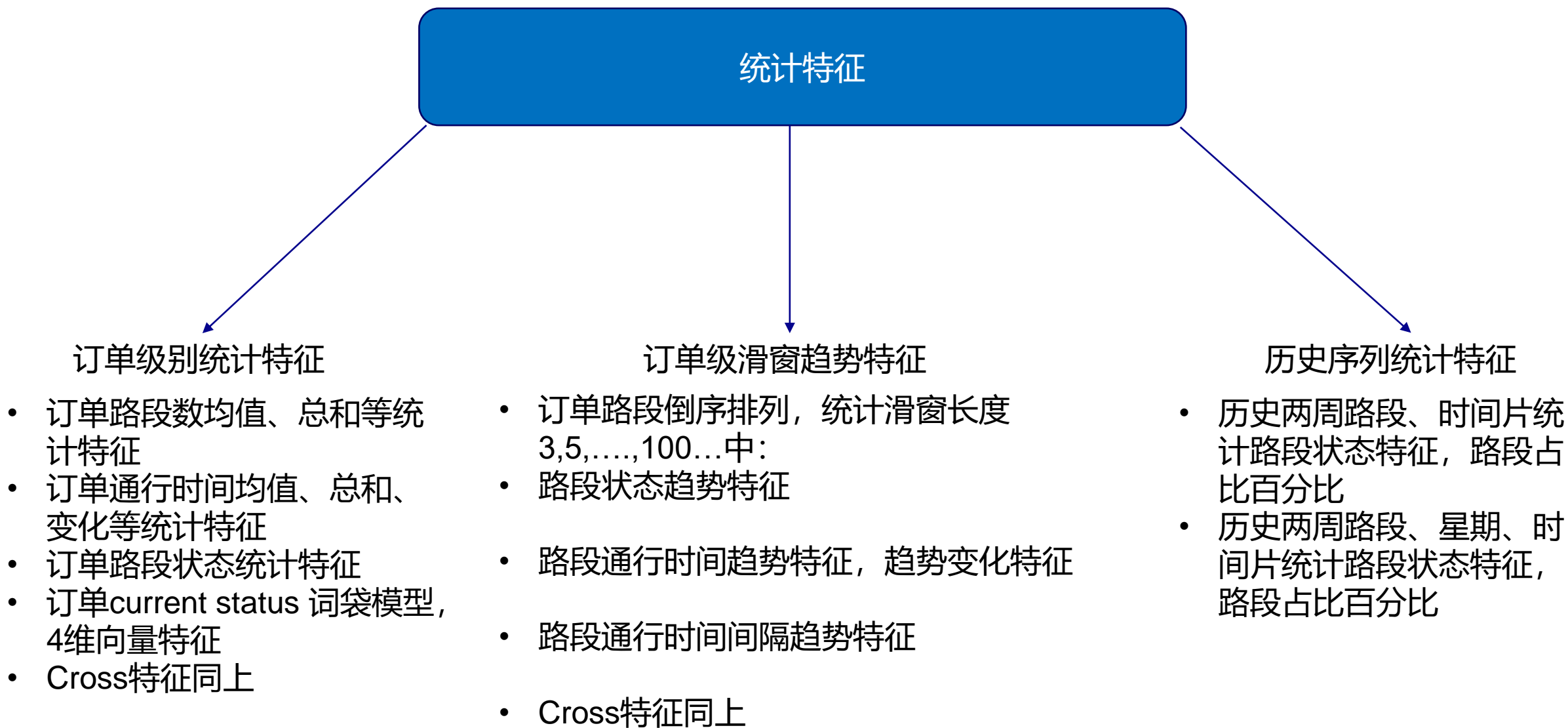
提交的预测结果会和行程的真实的时间比较，并根据**MAPE** (Mean absolute percentage error) 评分：

$$MAPE = \frac{1}{n} \sum_{i=0}^n \frac{|eta-ata|}{ata}$$

思路分析：序列+图+回归



特征构建：统计特征



特征构建：图特征



路段拓扑图图特征

Node2vec graph embedding特征

- 度中心性，紧密度中心等
- 通过度中心性筛选城市拓扑图中心节点
- 每个订单中心节点统计特征单独统计

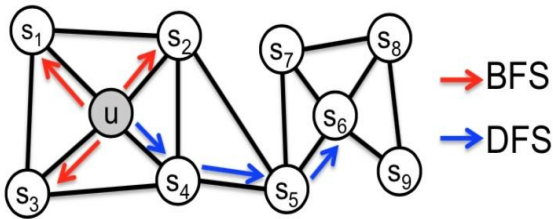
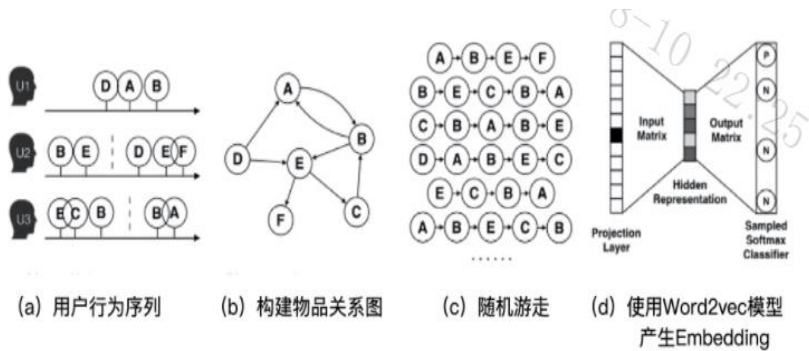
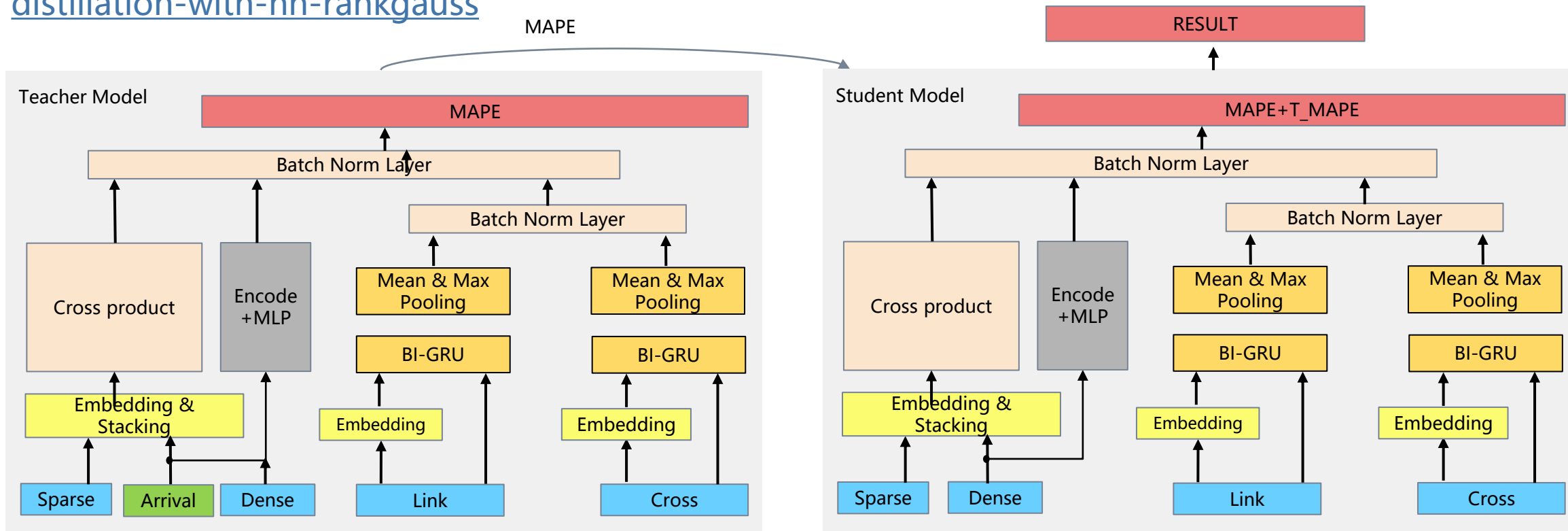


Figure 1: BFS and DFS search strategies from node u ($k = 3$).

Link id -> 128维embedding特征（选择表达结构性和同质性2种游走方式，共256维embedding特征）
cross id同上

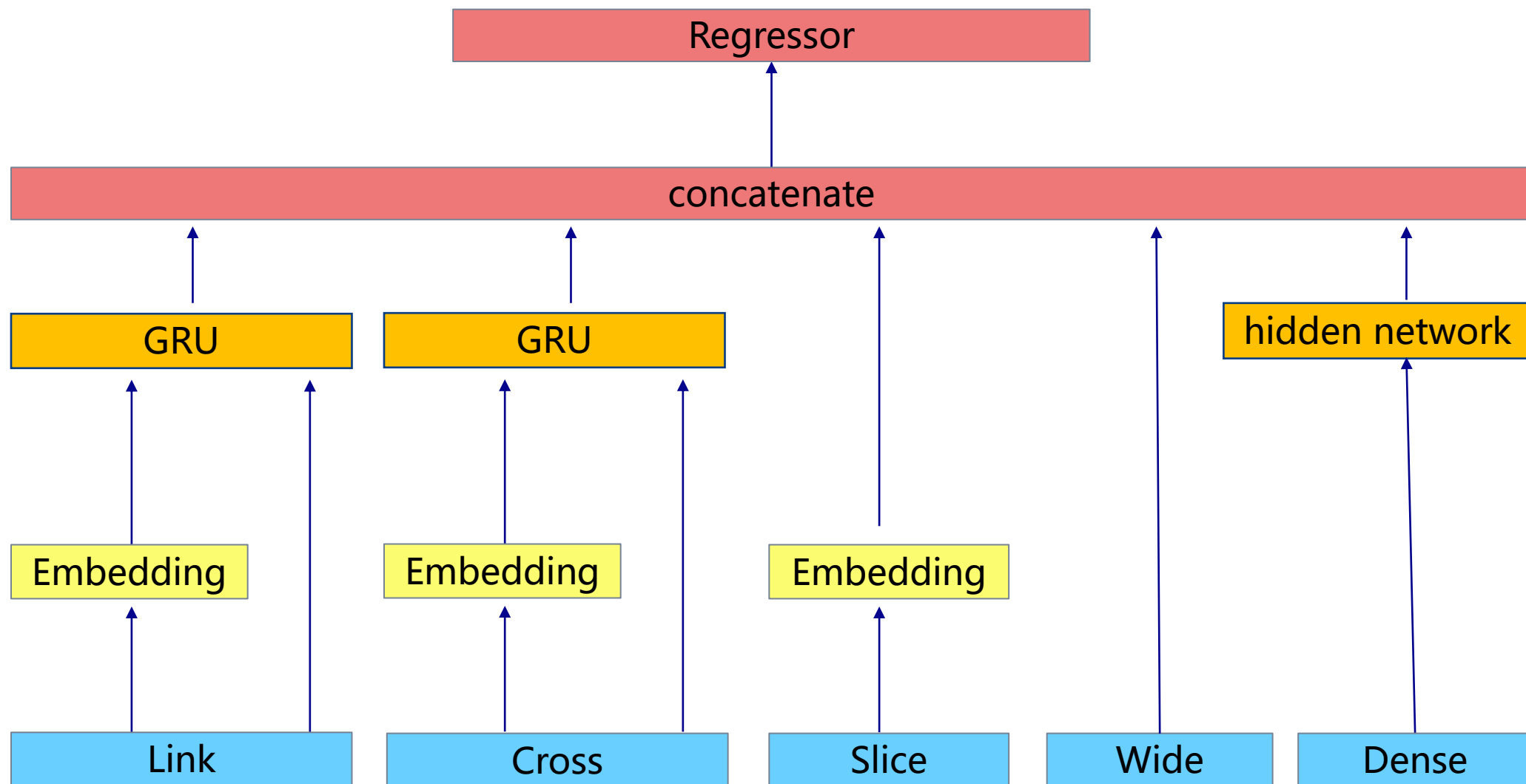
模型构建：蒸馏模型

<https://www.kaggle.com/mathormad/knowledge-distillation-with-nn-rankgauss>

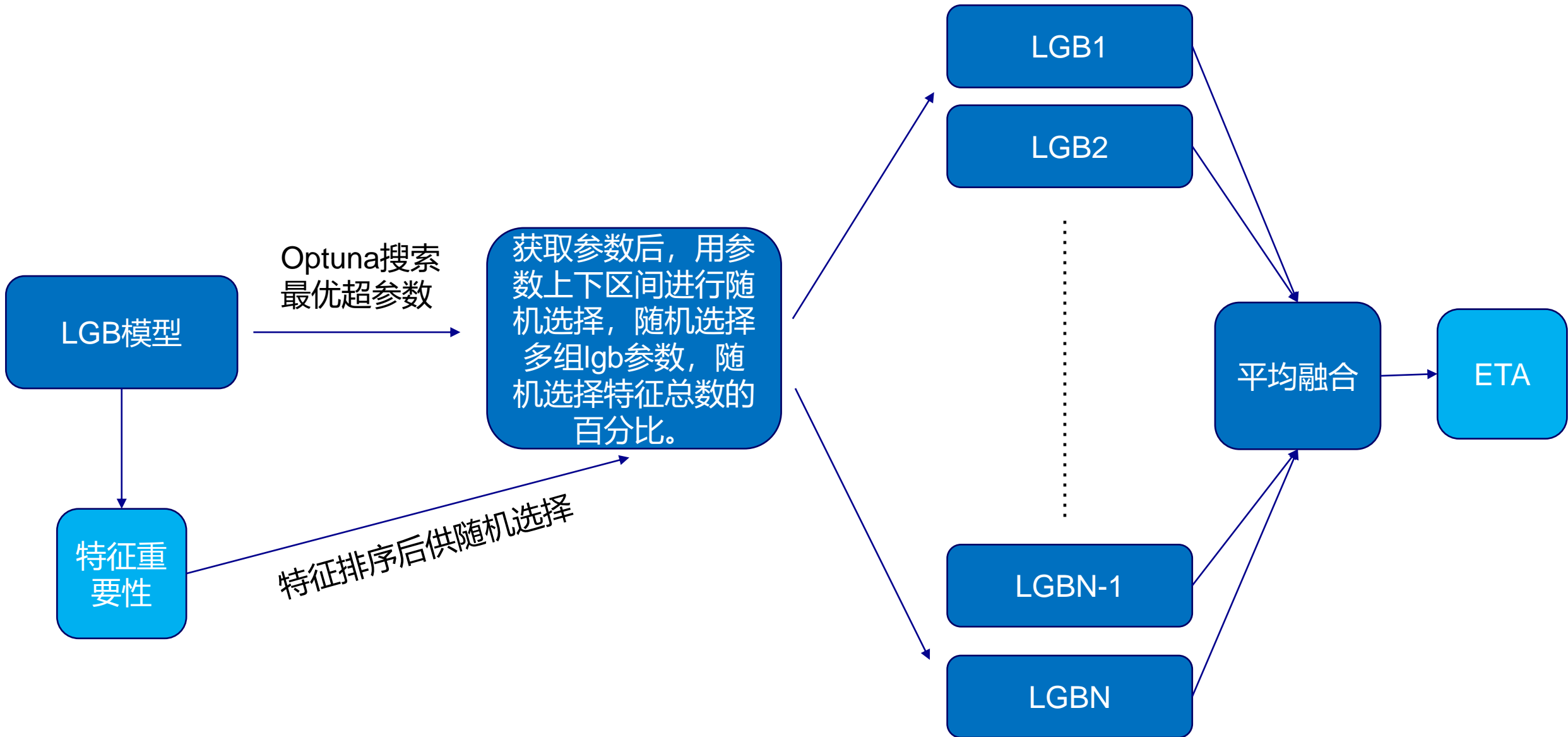


Arrival包含当前order_id中，4种路况状态的百分比；
Beta值为0.8，即 $\text{mape}(t_mape, s_mape)$ 占总体loss的权重；

模型构建：WDR模型



模型构建： LGB模型



将各种模型融合后处理，各模型的表现如下：

模型	public LB	private LB
LGB模型	0.155x	
图特征+LGB模型	0.135x	
WDR模型	0.133x	
DCN模型	0.133x	
DCN-蒸馏模型	0.131x	
增加更多特征蒸馏	0.129x	
到达路况状态特征	0.128x	
三折交叉深度模型	0.126x	0.126x
三模型融合	0.125x	0.125x

模型融合后的结果即可得到Top1%的成绩。