# Evaluation and Prediction of Cell Phone Sales Based on Various Techniques

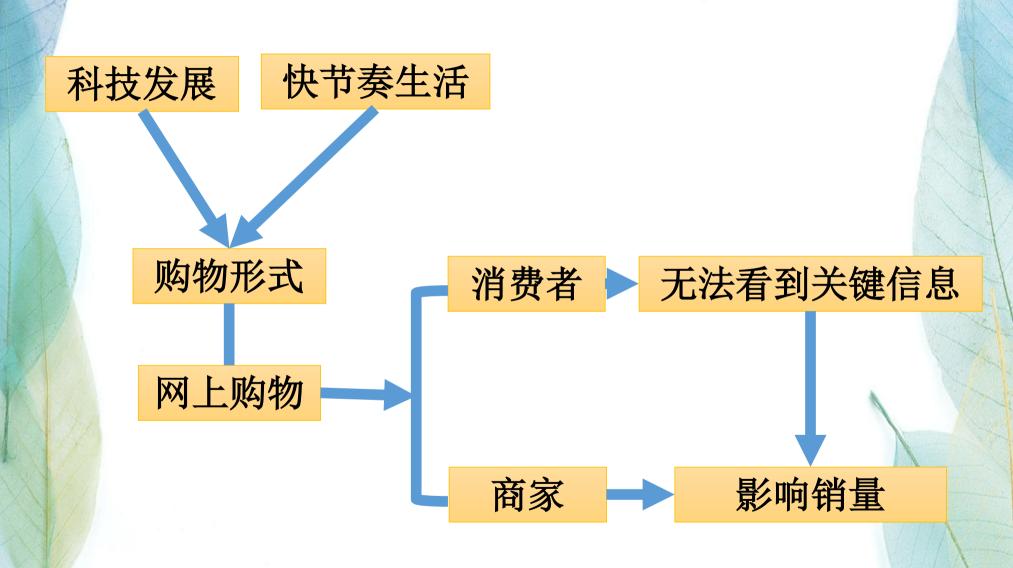
对手机销量的多方法预测及评估

曹凌微 钱成 田肇阳

清华大学附属中学 指导教师: 吴吴王殿军



#### 研究背景



#### 研究目的

对销量的影响因素及大小

1

每个因素中提高销量的特征

2 深度探究

 预测销量 3

以往成果

2 C2C模型 --薛有志 2012

3 BP神经网络拟合 ——马艳丽 2014

没有系统全面地分析影响因素

发现不足

没有明确的得出高销量的特征

#### 流程图

Ali Express

原始数据

#### 数据提取

• 提取关键词

• 削减变

数据处理

#### 建立模型

- 定性结论
- 单一变量

#### 结论

- 数据结果
- 优缺点

• 评估精准度

灵敏度分析

#### 应用

• 预测销量

- 定量结论
- 多重变量

模型优化



#### 模型假设

$$转化率 = \frac{成交量}{点击量}$$

点击率 = 
$$\frac{$$
点击量  
浏览量

点击率×转化率=成交率

成交量 <



#### 信息熵算法

利用信息熵算法计算各个独立变量相对于点击率与转化率的信息增益,以定量探究各个因素的重要性

$$E(X) = -\sum_{i=1}^{n} p_i \log_2(p_i)$$

以ROM为例, 进行分类分组 计算独立变量 的信息熵

	Group number in						Informati
	Category Click	1	2	3	4	5	on
	Rate						entropy
	2	0	3	2	1	0	1.459148
ROM(GB)	4	5	6	13	7	0	1.89366
	8	64	38	63	54	8	2.122787
	16	110	89	132	143	36	2.205866
	32	64	44	82	63	29	2.242444
	64	83	38	62	49	16	2.160525
	128	3	4	5	7	0	1.931295
	256	0	0	1	0	0	0

#### 信息熵算法

利用信息熵计算每个独立变量的信息增益进行横向比较,得出相对最重要参量。

IGain(Category Click Rate, Rom)

$$= E(global) - \sum Information entropy \times Possibility$$

	Category	Category
	Click Rate	Convert Rate
Global information	2.200779	2.081891
entropy		

相对于点击率独立变量 重要性排名	Information Gain
<b>Comment Count</b>	0.732792417
<b>Good Comment Count</b>	0.680453664
Search Count	0.392386753
Score	0.173242295
Brand	0.124112475
Is Gallery Featured	0.060358001
Battery Capacity(mAh)	0.050232189
RAM(G)	0.031072544

	Sum of the products	IGain
ROM	2.174619842	0.026159369

相对于转化率独立变量重	Information
要性排名	Gain
<b>Comment Count</b>	0.950131659
<b>Good Comment Count</b>	0.910616696
Search Count	0.631528548
Score	0.288394004
Brand	0.261397755
Is Gallery Featured	0.220147548
Battery Capacity(mAh)	0.102065066
Highest camera resolution	0.067310002

#### 主成分分析

主成分分析对数据再次进行处理,<mark>减少参量</mark>而尽量多保留 原始数据信息

$$X = \begin{bmatrix} x_{11} & \cdots & x_{1l} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ x_{m1} & \cdots & x_{ml} \end{bmatrix} \qquad \overline{x_j} = \sum_{t=1}^i \frac{x_{tj}}{i}, \sigma_j = \sqrt{\sum_{i=1}^n \frac{\left(\overline{x_j} - x_{ij}\right)^2}{n-1}}, x_{ij}^* = \frac{x_{ij} - \overline{x_j}}{\sigma_j}$$

$$\frac{\lambda_i}{\sum_{k=1}^q \lambda_k} (i=1, 2, ..., p)$$

$$\sum_{k=1}^q \lambda_k$$

$$\sum_{k=1}^q \lambda_k$$

利用上述公式对数据进行标准化,计算得主成分回归特征向量,计算总贡献率,选取前14个主成分(其贡献率超过80%)

$$z_1 = a_{11}x_1 + a_{21}x_2 + a_{31}x_3 + a_{41}x_4 + a_{51}x_5 + \dots + a_{26\,1}x_{26}$$

$$z_2 = a_{12}x_1 + a_{22}x_2 + a_{32}x_3 + a_{42}x_4 + a_{52}x_5 + \dots + a_{26\,2}x_{26}$$

$$\dots$$

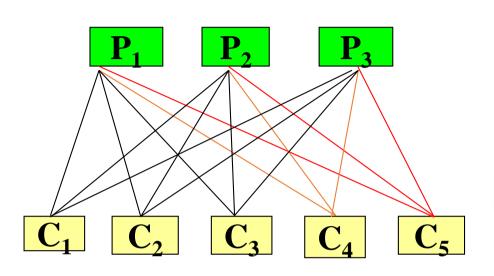
$$z_{14} = a_{1\,14}x_1 + a_{2\,14}x_2 + a_{3\,14}x_3 + a_{4\,14}x_4 + a_{5\,14}x_5 + \dots + a_{26\,14}x_{26}$$



## 权重确定方法

Target Layer (RAM)

Scheme Layer(Click Rate)



 $Aw = \lambda w$ 

中等的屏幕清晰度手机中销售量较高和较低的占比都较大

#### 线性回归

KNN 算法

Click Rate	<b>Convert Rate</b>
0.115124	0.162528

$$d(x, y) = \sqrt{(x - y)\Sigma^{-1}(x - y)^{T}}$$



# 主成分回归

$$y_n^* = \beta_1'z_1 + \beta_2'z_2 + \beta_3'z_3 + \dots + \beta_{14}'z_{14} (n \in \{n \in N^* | n \le 2\})$$

$$y_n = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \beta_3 x_3 + \dots + \beta_{26} x_{26} (n \in \{1, 2\})$$

Click Rate	<b>Convert Rate</b>
0.805032	0.826614

#### 贝叶斯判别

	高销量	低销量
高清晰度	7	1
低清晰度	3	9

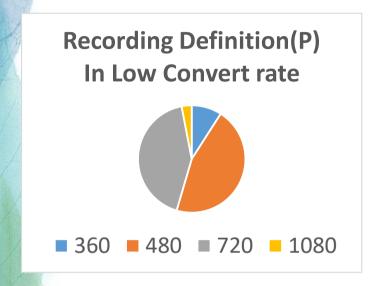
$$P(B_i \mid A) = \frac{P(A \mid B_i)P(B_i)}{\sum P(A \mid B_i)P(B_i)}$$

$$P(G_l \mid x_0) = \frac{p_l f_l(x_0)}{\sum p_j f_j(x_0)} = \max_{1 \le i \le k} \frac{p_i f_i(x_0)}{\sum p_j f_j(x_0)}$$

$$ECM = \sum_{i=1}^{k} p_i \sum_{j \neq 1} C\left(\frac{j}{i}\right) P\left(\frac{j}{i}\right)$$

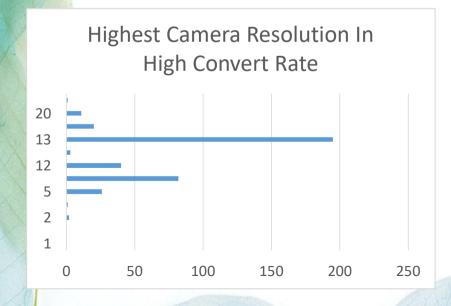
$$p(j/i) = P(X \in D_j/G_i) = \int_{D_j} f_i(x) dx \qquad i \neq j$$

#### 贝叶斯判别



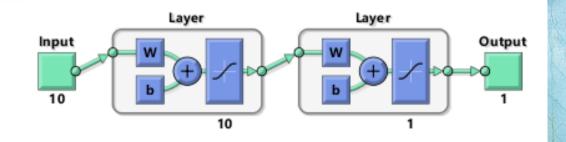
# RAM to Click rate (the smaller the category is, the lower the click rate is)

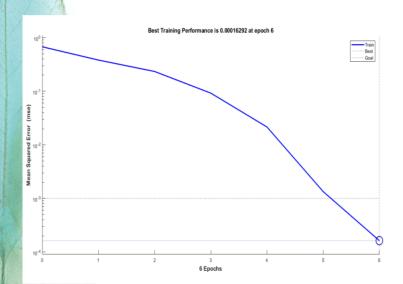
	Category 1	Category 2	Category 3	Category 4
0.125	2	0	0	0
0.5	7	0	0	1
1	49	0	1	7
1.5	1	0	0	0
2	91	0	15	25
3	41	1	64	19
4	1	13	68	2
6	0	11	22	0
8	0	0	1	0



低清晰度有一个较低的转化率。高相机清晰度的手机展 不出了更好的销售情况。中 等内存的手机既有低销量也 有高销量。

#### BP神经网络





0	Р	Q	R	S	T	U	V	W	Χ	Y	Z	AA	AE
					ClickRat	e mean						ConvertR	ate 1
0.02078	0.011384	0.008857	0.004261	0.021461	0.013348		0.014479	-0.00362	0.02533	0.022221	0.007262	0.013133	
0.020471	0.002053	0.005953	0.002532	-0.00187	0.005829		0.016294	0.001955	0.009609	0.013991	0.007917	0.009953	
0.021792	0.020835	0.013656	0.017043	0.010632	0.016791		0.016819	0.009979	0.020041	0.002321	0.021112	0.014054	
0.015907	0.013295	0.005368	0.002473	0.001955	0.0078		0.017374	0.007013	0.009318	0.010874	0.007137	0.010343	
0.012225	0.020101	0.01652	0.019162	0.021755	0.017953		0.016328	0.008709	0.013901	0.014945	0.017033	0.014183	
0.020453	0.010045	0.006676	0.002474	-0.00278	0.007373		0.013149	0.007797	0.007339	0.013637	0.008797	0.010144	
0.015864	0.010883	0.006219	0.002389	-0.00382	0.006307		0.015677	0.009632	0.007558	0.010519	0.007801	0.010238	
0.016053	0.003646	0.006422	0.0025	-0.00062	0.0056		0.016442	0.00814	0.008473	0.011153	0.007686	0.010379	
0.021603	0.021945	0.016347	0.019545	0.016197	0.019127		0.015357	0.019486	0.012833	0.01432	0.012956	0.01499	
0.018423	0.012065	0.007084	0.002474	-0.00151	0.007707		0.013997	0.007761	0.007401	0.013494	0.008178	0.010166	
0.01248	0.0216	0.012888	0.017519	0.017937	0.016485		0.015002	0.012329	0.016478	0.005335	0.012801	0.012389	
0.016136	0.010158	0.006237	0.002339	0.000183	0.007011		0.015353	0.009618	0.007716	0.011093	0.008007	0.010357	
0.015526	0.008238	0.006689	0.002239	0.002612	0.007061		0.014566	0.011249	0.006636	0.006922	0.004731	0.008821	
0.017688	0.010685	0.008449	0.005342	0.007715	0.009976		0.013769	0.008002	0.002354	0.021218	0.006657	0.0104	
0.024372	0.022045	0.016973	0.019874	0.018377	0.020328		0.014417	0.027674	0.015893	0.014049	0.012057	0.016818	
0.005814	0.020225	0.00924	0.00513	0.011588	0.010399		0.01433	0.010461	0.012536	0.009471	0.006633	0.010686	
0.023505	0.012874	0.016141	0.019691	0.01486	0.017414		0.01492	0.024921	0.017553	0.01721	0.012591	0.017439	
0.021031	0.003062	0.006779	0.002463	-0.00594	0.005479		0.016598	-0.00305	0.011454	0.017018	0.008545	0.010112	
0.007895	0.019178	0.005459	0.002725	0.006349	0.008321		0.014353	-0.00967	-0.00093	0.019134	0.006623	0.005903	
0.004709	0.011095	0.006211	0.002544	0.004508	0.005813		0.018337	0.007168	6.45E-05	0.010817	0.004856	0.008249	
0.020242	0.001131	0.006219	0.002481	-0.00251	0.005513		0.015004	0.007746	0.008241	0.012762	0.008476	0.010446	
0.015613	0.014638	0.006331	0.002231	0.00345	0.008452		0.014434	0.011731	0.006555	0.007063	0.005558	0.009068	
0.022037	0.009821	0.006919	0.001946	0.000596	0.008264		0.02166	0.003533	0.007823	0.010596	0.007032	0.010129	
0.016142	0.010266	0.017648	0.019628	0.022345	0.017206		0.015378	0.016143	0.022779	-0.00053	0.019856	0.014726	
-0.00863	0.017637	0.019993	0.017025	0.030315	0.015269		0.016931	0.016732	0.012842	-0.00257	0.009733	0.010734	
_											4000	TAX.	

10层的层数用时较少,同时效果良好,训练表现也逐渐提升。表中部分数据的误差低于1%

### XGBoosting 算法

$$L(\boldsymbol{\theta}) = \sum_{i=1}^{n} l(y_i, \widehat{y}_i)$$

年龄	月购物金额	经常在百度知道 提问还是回答
14岁	小于1000元	提问
16岁	小于1000元	回答
24岁	大于1000元	提问
26岁	大于1000元	回答

AR	AS	AT	AU	AV	AW	AX	AY	AZ	BA	BB	BC BD	BE	BF	BG	ВН	
	SearchCn	tBrowserC		ntClickRat	<pre>cConvertR</pre>			neScore		yIsHighQu	uzDetailDesCanDesigr	Product				
198.0	68835.0	1301.0	27.0	0.0189	0.0207	20.0	12.0	4.6	0.0	-1.0	Ulefone T1 [-1.0	0.0205	0.02	9. 929416	927576	
32.0	378611.0	8178.0	183.0	0.0216	0.0224	149.0	135.0	4.91	0.0	-1.0	Oulkitel U15 -1.0	0.0202	0, .23	9.941795	9. 6114	
1496.0	447520.0	11009.0	242.0	0.0246	0.022	139.0	112.0	4.81	0.0	-1.0	Model: V93(-1.0	0.0197	0223	9.807062	9.98 36	
10.0	52307.0	1020.0	23.0	0.0195	0.0225	10.0	10.0	5.0	-1.0	-1.0	Homtom HT -1.0	0.0218	. 0239	9.903156	9. 947 9	
320.0	821255.0	18971.0	422.0	0.0231	0.0222	341.0	273.0	4.8	0.0	-1.0	Original Vkv -1.0	0.0241	0.0228	9.96319	9. 9768	
11435.0	786173.0	18082.0	401.0	0.023	0.0222	264.0	212.0	4.8	-1.0	-1.0	CPU: MTK6 -1.0	0.0213	0.0224	9.933304	9. 9922	
23.0	58893.0	1331.0	30.0	0.0226	0.0225	7.0	7.0	5.0	-1.0	0.0	Original Mei -1.0	0.021	0.0226	9.968696	9.996148	
1558.0	91584.0	1850.0	41.0	0.0202	0.0222	35.0	32.0	4.91	0.0	-1.0	-1.0	0.024	0.0226	9.846669	9. 984489	
3978.0	119041.0	2857.0	62.0	0.024	0.0217	55.0	44.0	4.8	0.0	0.0	VKworld Z31-1.0	0.024	0.0226	9.992792	9.964703	
28.0	42752.0	932.0	21.0	0.0218	0.0225	13.0	13.0	5.0	-1.0	-1.0	5pcs/lot GT -1.0	0.02	0.0226	9.909282	9.996148	
99.0	209902.0	4324.0	92.0	0.0206	0.0213	50.0	35.0	4.7	0.0	-1.0	-1.0	0.02	0.0223	9.962858	9.960149	
29.0	11888.0	277.0	6.0	0.0233	0.0216	5.0	4.0	4.8	0.0	-1.0	CPU: MTK6 -1.0	0.02	0.0225	9.967081	9.964542	
720.0	938081.0	22983.0	510.0	0.0245	0.0222	97.0	78.0	4.8	-1.0	-1.0	Description 0.0	0.02	0.0232	9.87434	9.96173	
277.0	145841.0	3121.0	68.0	0.0214	0.0218	38.0	31.0	4.82	0.0	-1.0	Basic Inform -1.0	0.02	0.0226	9.893197	9.968696	
1175.0	62512.0	1244.0	27.0	0.0199	0.0217	26.0	21.0	4.81	0.0	-1.0	CPU: H1 : N-1.0	0.02	0.0226			
35.0	16088.0	399.0	9.0	0.0248	0.0225	7.0	7.0	5.0	-1.0	-1.0	Note: Item c-1.0	0.024	0.0226	9.975131	9.996148	
60.0	353427.0	8765.0	192.0	0.0248	0.0219	98.0	79.0	4.81	-1.0	-1.0	NETWORK -1.0	0.021	0.0232	9.863768	9.949912	
4.0	106724.0	2444.0	51.0	0.0229	0.0209	29.0	18.0	4.62	0.0	-1.0	PRODUCT (-1.0	0.0242	0.0226	9.95204	9.932076	
28.0	28242.0	675.0	15.0	0.0239	0.0222	14.0	13.0	4.93	-1.0	-1.0	General Mo(-1.0	0.0175	0.0226	9.72928	9. 98448	
78.0	330995.0	7646.0	167.0	0.0231	0.0218	112.0	90.0	4.8	-1.0	-1.0	Language: N-1.0	0.0246	0.0213	9.945354	9. 9798	
38.0	40104.0	770.0	17.0	0.0192	0.0221	10.0	9.0	4.9	0.0	-1.0	10pcs/lot G -1.0	0.0242	. 0222	9.798972	9. 996	
3966.0	92412.0	2107.0	45.0	0.0228	0.0214	33.0	24.0	4.73	0.0	-1.0	[ Newmind \ -1.0	0.0241	0226	9.951836	9.95 11	
61.0	11615.0	266.0	6.0	0.0229	0.0225	4.0	4.0	5.0	-1.0	-1.0	Mpie S12 A -1.0	0.0175	0. 326	9.766405	9.7 5148	
2 0	250210	C77 0	42.0	0.0000	0 0005	4.0	71.0	r 0	74.0	740	4 CDU 1/4A	0.0015	_ ^ ^	0 000007		
Sheet1	•									: 4					)	

通过最小化损失函数和误差组合几个弱学习器成为强学习器。



# 应用——预测手机销量

Params	Price	Dolinom	d C+ o oleCour	r SearchCnt	ProweconC	deal acount	Cliaba.	Convente	dCommon+C	dCoodComm	decore	InCaller	TaHiabOv	aDetailDesCanDesign	Product	CONTRACTOR OF THE PARTY OF
Unlock Pho		0.0	5948.0	_	22659.0	517.0	0.022	0.0228	379.0	342.0	4.9	0.0	-1.0	Real Stock, -1.0	0.0251	0, 023
Unlock Pho		0.0	307.0	2186615.0	57508.0	1356.0	0.022	0.0226	192.0	173.0	4.9	-1.0	-1.0	We will sen -1.0	0.0251	0.023
Unlock Pho		0.0	214.0	1147155.0	25811.0	592.0	0.0265	0.0236	448.0	404.0	4.9	-1.0	-1.0	Main Featur -1.0	0.0251	0.0232
	-	0.0	54.0	33974.0	812.0	18.0	0.0225	0.0229	12.0	11.0	4.92	0.0	-1.0	-		
Unlock Pho	_	0.0	_		-	11.0	_	-	0.0	0.0	0.0	0.0	-1.0	2K Display, -1.0	0.0247	0.0226
Unlock Pho			1595.0	423333.0	2540.0	_	0.006	0.0043	0.0	0.0	0.0	0.0		-1.0	0.0247	0.0225
Unlock Pho		0.0	197.0	38333.0	207.0	1.0	0.0054	0.0048					-1.0	CPU: MTK6 -1.0	0.0247	0.0225
Unlock Pho		0.0	200.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	-1.0	1. MTK6750 -1.0	0.0247	0.0225
Unlock Pho	_	0.0	1000.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	-1.0	Tips: 1, Plea-1.0	0.0247	0.0225
Unlock Pho	_	0.0	80.0	22083.0	159.0	1.0	0.0072	0.0063	0.0	0.0	0.0	0.0	-1.0	The real pho 1.0	0.0247	0.0225
Unlock Pho		0.0	387.0	8349.0	177.0	4.0	0.0212	0.0225	1.0	1.0	5.0	-1.0	-1.0	Original 5.2 -1.0	0.0247	0.0225
Unlock Pho	_	0.0	2400.0	58061.0	1318.0	28.0	0.0227	0.0212	21.0	15.0	4.71	0.0	-1.0	Brand Name 1.0	0.0247	0.0225
Unlock Pho	38.99	0.0	23.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	-1.0	Original E L -1.0	0.0247	0.001
Unlock Pho	113.13	0.0	400.0	9030.0	177.0	4.0	0.0196	0.0225	4.0	4.0	5.0	-1.0	0.0	NETWORK -1.0	0.0247	0.0225
Unlock Pho		0.0	99.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	-1.0	Tip: Unlocke-1.0	0.0247	0.0225
Unlock Pho	28.49	0.0	294.0	25505.0	227.0	2.0	0.0089	0.0088	0.0	0.0	0.0	-1.0	-1.0	Model: XG(-1.0	0.0247	0.001
Unlock Pho	35.99	0.0	200.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	-1.0	0.0	Highlights L -1.0	0.0247	0.001
Unlock Pho	19.76	0.0	19845.0	289282.0	6046.0	129.0	0.0209	0.0213	84.0	59.0	4.7	0.0	-1.0	[xlmodel]-[c -1.0	0.0247	0.001
Unlock Pho	185.39	0.0	40.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	-1.0	2017 New E -1.0	0.0247	0.0225
Unlock Pho	71.99	0.0	146.0	45025.0	887.0	19.0	0.0197	0.0214	12.0	9.0	4.75	0.0	-1.0	CPU: MTK6 -1.0	0.0247	0.001
Unlock Pho	129.99	0.0	400.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	-1.0	-1.0	All of our mo-1.0	0.0247	0.0225
Unlock Pho	39.99	0.0	392.0	8349.0	177.0	4.0	0.0212	0.0225	2.0	2.0	5.0	0.0	-1.0	Language S -1.0	0.0247	0.0225
Unlock Pho	164.82	0.0	2000.0	4625.0	74.0	1.0	0.016	0.0134	0.0	0.0	0.0	0.0	-1.0	Original vern -1.0	0.0247	0.0225
Brand Nam	€ 197.99	0.0	1998.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	-1.0	-1.0	0.0247	0.001
Unlock Pho	139.99	0.0	300.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	-1.0	-1.0	16.0MP Oul -1.0	0.0247	0.001
No. of the last of	A STATE OF THE PARTY OF THE PAR														THE RESERVE AND ADDRESS OF	



#### 灵敏度分析

对XGBoosting算法的结果进行精准度评估打分:

$$S_k = max \left( 0, 10 - 10 \times \left| \frac{log_{10} \left| \frac{x_{predict}}{x_{real}} \right|}{5} \right| \right)$$

点击率: 9.81

转化率: 9.74

#### 灵敏度分析

上下浮动1%

原始数据

主成分回归: 1%

贝叶斯判别: 0

BP神经网络: 大约1%



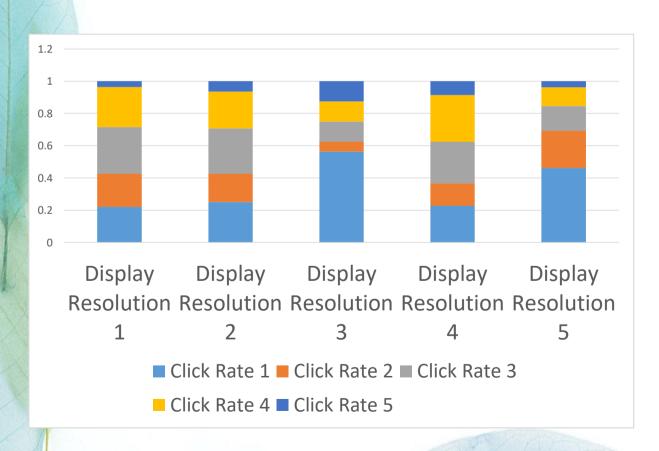
# 重要因素提取结论

#### 独立变量削减(数据处理)结论展示

独立变量
Comment Count
Good Comment Count
Search Count
Score
Brand
Is Gallery Featured
Battery Capacity(mAh)
Highest camera resolution

#### 模型建立(权重确定方法)与优化结论

中档分辨率,低档或高档视频率,高像素和中等价格手机更受消费者欢迎。相对于点击率与转化率,较低的,而较高的RAM,ROM,CPU点击率更高。



电池配置(容量) 中等,金色与白摄 中等,内存大而摄 小方不有, 像头清晰度高的手 机为生产利润获 最大的手机配置

#### 模型中的分析与发现

数据分析与处理优化发现:

首选因素

• RAM,ROM,CPU可成为生产时质量 提高的首选

不敏感因素

公众对屏幕分辨率与像素敏感度不高,相较于价格,生产时应更注意成本降低

#### 模型建立方法优势

定性分析

• 权重确定方法可对独立变量重要程度进行直观的定性 展现,帮助生产商进行辅助分析

因素排名

• 主成分分析,神经网络等定量数据处理方法分析独立变量,探究大众需求,得出了重要因素的具体排名

定量优化

优化模型对手机具体特征对销量的影响进行了定量分析,其结论对具体产品制造进行了指导优化

应用价值

• 应用与优化模型可以成功高效的预测销量,有着重要的实际应用价值

# 感謝倾听心下是提问环节

曹凌微 钱成 田肇阳

清华大学附属中学 指导教师: 吴昊王殿军