

دانشگاه خوارزمی دانشکده فنی و مهندسی

گزارش پروژه

نام و نام خانوادگی: آرمین صبورمقدم

شماره دانشجویی: 4003904509

نام استاد: دکتر سهیلی

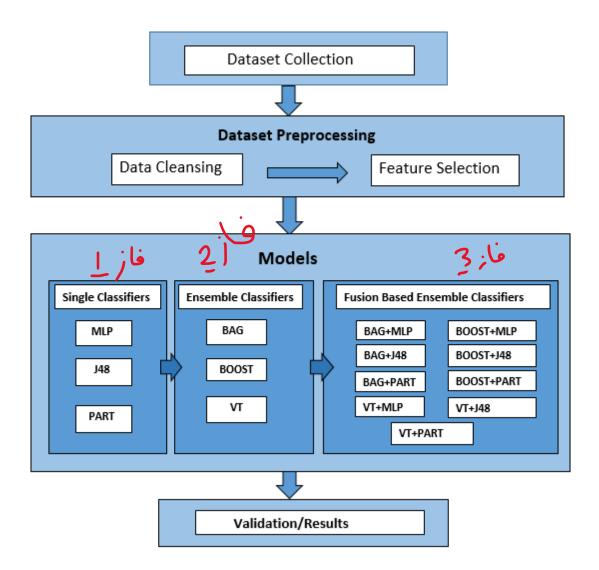
تاريخ: 24 بهمن ماه 1400

# خلاصه مقاله در قالب دستنویس:

4 Chat-55524	
deciding factors for prediction: (2) academic astributes	
عرف داها کے سال العام ا	0
longging: use to sout the tuple handomely into diffrente bags	
while developing model known bootstrap aggregation visitis for its for decision	
all model bagging huilt in parallel for deersion average is taken from all models	
Random Jorest is also an ensemble method which is an improved very train; ib I creates multiple decision trees.	bugging
method of combining the decision of diffrate algorithms begaine stacking a lined special value of the base model less training time of the base model less trai	حابو
SHAGHAYEGH 3.11 (1)16): Classification _MLP 2748, RART high accounty both large & small	O dataset

MLP: 1 input I hidden I output, with Relun - relollo J48: Leveloped by Ross Quinlan. it use to generate decision trees (CAS) - it employ greedy search & top-down south to build decision tree . > !injurio of intelligence !! PART: developed ression of hipper algorithm & C4.5 is partia decision tree algorithm that doesn't require global optimization it help in building apartial decision tree with decide and conquer Naive Bayes / Zeva R in each iteration 1 (2:6) ensemble Bagging - Boosting - voting (3,6) Hybrid Ensemble methods (4)19) Performance Compavison - Noble cross calledation accuracy - Precision- recall - France o with Euro SHAGHAYEGH

# نقشه راه:



## توضيحات پيش پردازش:

ابتدا داده هایی که باعث میشوند مدل دچار خطا شود را حذف میکنیم در نتیجه سریع تر مدل آموزش نیز میبیند. استراتژی حذف داده ها بدین گونه است که کل داده ها بر 10 تقسیم میشوند و شبیه تکنیک درده استراتژی حذف داده ها بدین گونه است که کل داده ها بر 10 تقسیم میشوند و شبیه تکنیک دردد (در اینجا از درخت C4.5 استفاده میشود) بار اجرا میشود بدین صورت که 10 تای اول در نظر گرفته نمیشود و دقت برای رکورد های باقیمانده

محاسبه میشود سپس 10 تا داده دوم در نظر گرفته نمیشود و مدل مجدد روی باقی داده ها آموزش میبیند و دقت بدست میآید به همین ترتیب الی آخر. آن داده هایی که دقت های کمتری دارند (کمتر از 0.35) را از دیتاست حذف میکنیم. در این مثال اندیس های زیر حذف میشوند:

- Accuracy: 0.3407821229050279 ∪ 10-20 •
- 20–30 با Accuracy: 0.3323943661971831
- Accuracy: 0.3494318181818182 ∪ 30-40 •
- Accuracy: 0.335243553008596 ₺ 40-50 •
- 50-60 با Accuracy: 0.34971098265895956
- 60-70 با Accuracy: 0.29737609329446063
- 160–170 با Accuracy: 0.3235294117647059
- 170–180 با Accuracy: 0.3439306358381503
- 730-740 با Accuracy: 0.3236151603498542
- Accuracy: 0.3205882352941177 L 740-750 •
- Accuracy: 0.3323442136498516 6 750-760 •
- 780–790 با Accuracy: 0.3323353293413174
- Accuracy: 0.3413897280966767 tg 790-800 •
- 1070–1018 با Accuracy: 0.34146341463414637

#### انتخاب 16 ویژگی از 21 ویژگی:

برای هر ویژگی بطور مجزا مقدار GainRatio را بدست میآوریم و آن فیچر هایی که کمترین مقدار را دارند از ویژگی ها حذف میکنیم. این حذف کردن ضروری است چرا که از overfitting جلوگیری میکند.

## مقدار GainRatio هر فیچر بترتیب از بیشترین به کمترین:

F.J = 0.010292 >

DST = 0.008205 >

Wants to take higher education = 0.007577 ≻

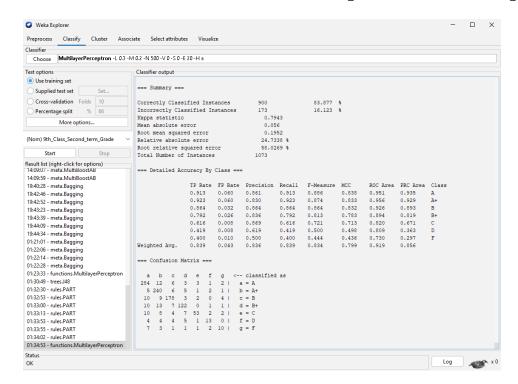
```
Quality of family relationships = 0.006567 >
                Going_out_with_friends = 0.00638 ➤
                                P.C.S = 0.005347 >
                              Failures = 0.004954 ➤
                                 M.E = 0.004635 >
                             Address = 0.003827 ➤
                                  F.E = 0.003734 >
         th_Class_Second_term_Grade9 = 0.003246 >
No of absences from class in a month = 0.002574 >
              Internet_access_at_home = 0.002437 ➤
            th_Class_first_term_Grade9 = 0.001639 >
                                 M.J = 0.001508 >
                     Grade_at_Class_8 = 0.000902 ➤
              Attended_nursery_school = 0.000631 ➤
                     HTS_trave_ltime = 0.000609 →
                 Current_health_status = 0.000448 >
                                  E.C = 0.000249 >
                                  F.S = 0.00023 >
```

In\_a\_relationship = 0.006724 >

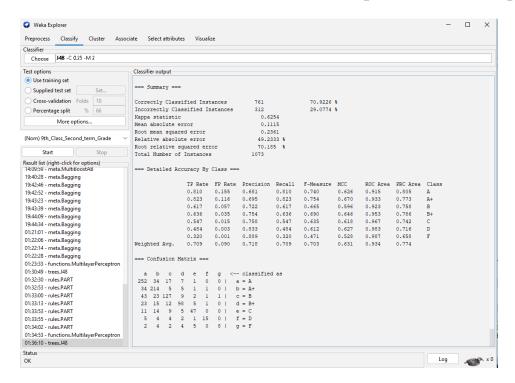
که فیچر های به رنگ قرمز حذف میشوند.

#### فاز 1:

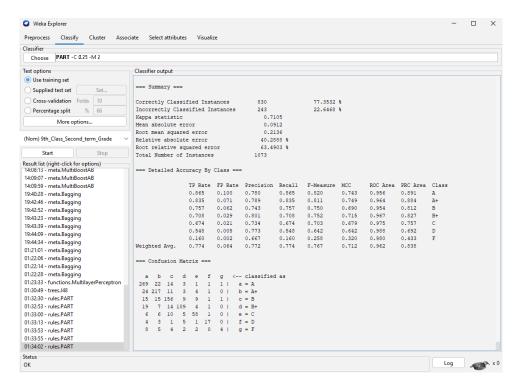
#### استفاده از MLP با دقت 83.877 درصد:



## استفاده از 148 با دقت 70.92 درصد:

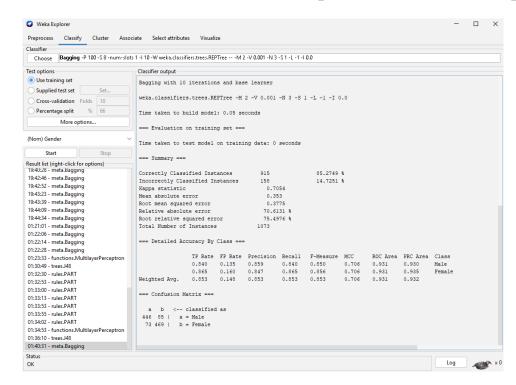


## استفاده از PART با دقت 77.35 درصد:

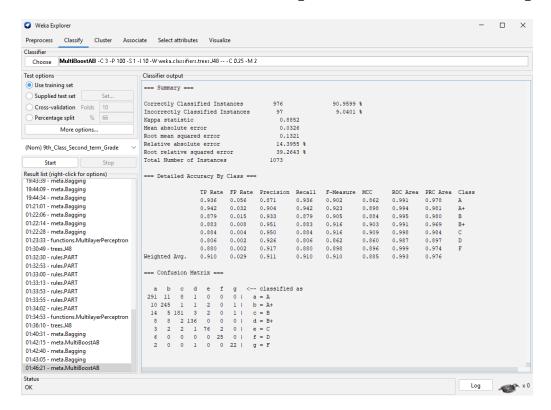


#### فاز 2:

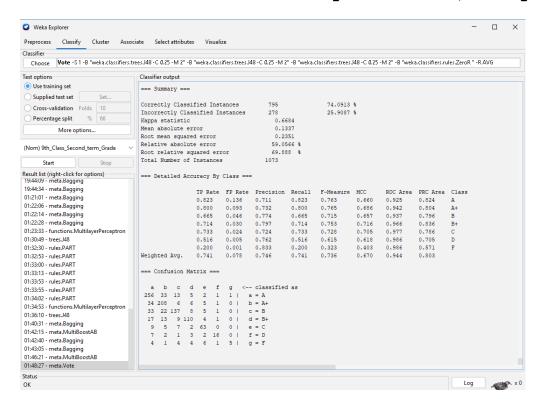
### استفاده از BAGGING با دقت 85.27 درصد:



#### استفاده از MultiBoostAB با دقت 90.95 درصد:

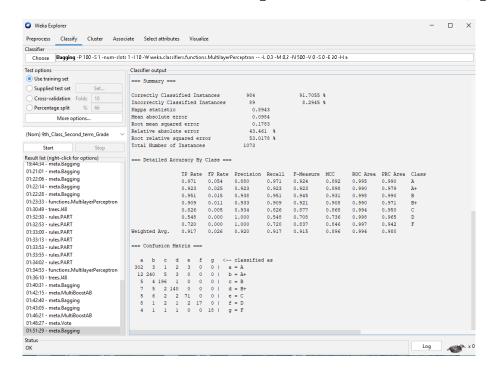


## استفاده از Voting با دقت 74.0913 درصد:

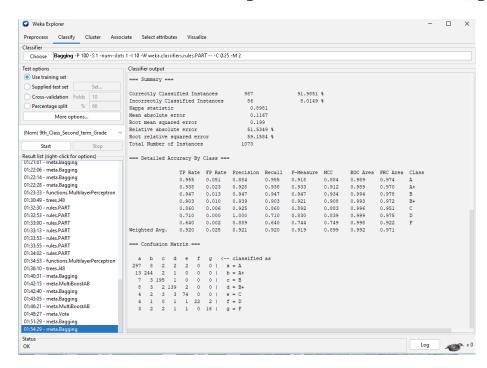


#### فاز 3:

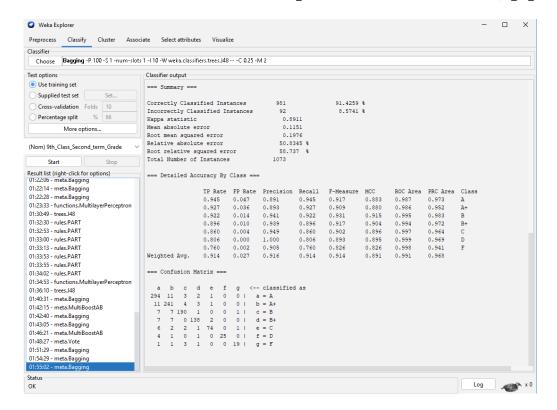
#### استفاده از ترکیب BAG+MLP با دقت 91.70درصد:



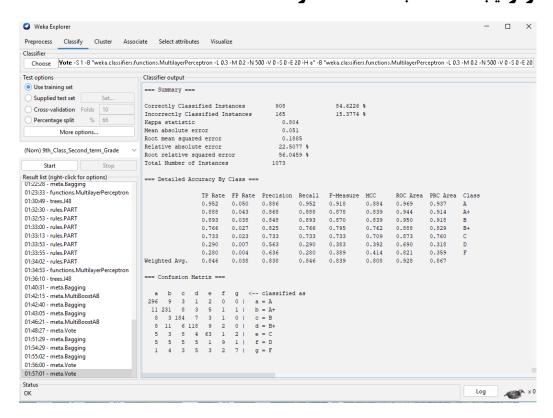
#### استفاده از ترکیب BAG+PART با دقت 91.98 درصد:



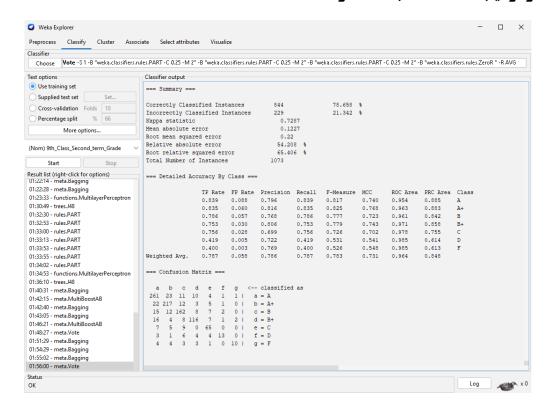
#### استفاده از تركيب BAG+J48 با دقت 91.42 درصد:



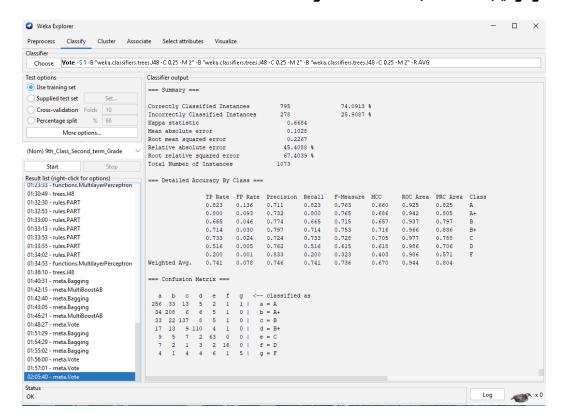
### استفاده از ترکیب VT+MLP با دقت 84.62 درصد:



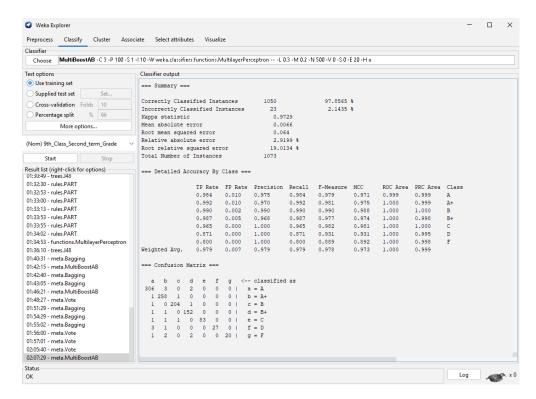
### استفاده از ترکیب VT+PART با دقت درصد:



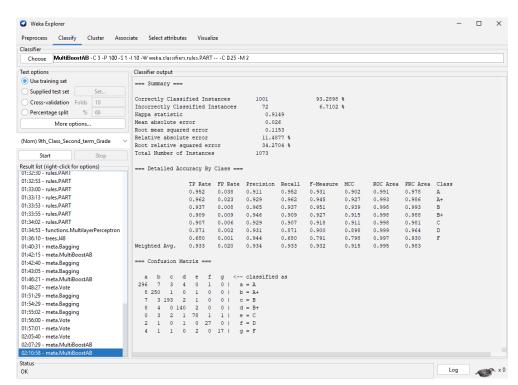
#### استفاده از ترکیب VT+J48 با دقت 74.09 درصد:



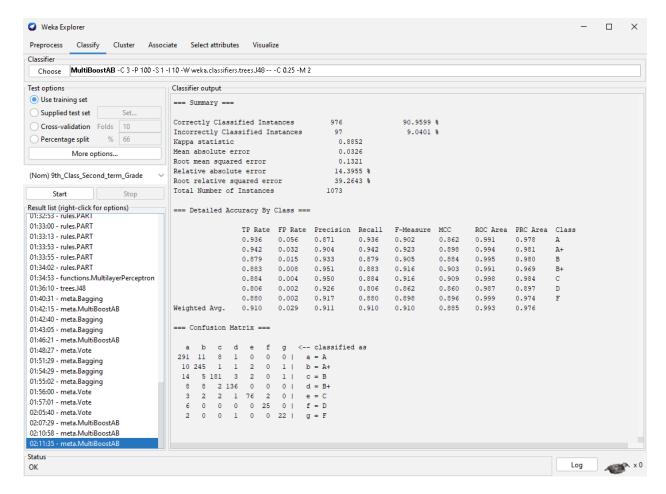
## استفاده از ترکیب MB+MLP با دقت 97.8 درصد:



## استفاده از ترکیب MB+PART با دقت 93.28 درصد:



#### استفاده از ترکیب MB+J48 با دقت 90.95 درصد:



## نمایش تمامی فاز ها در قالب نمودار و مقایسه ی هر کدام:

در مرحله اول، سه طبقهبندی کننده SINGLE شامل پرسپترون چندلایه (MLP) به 448 و PART به Voting و MultiBoost (MB) ، Bagging (BAG) و MultiBoost (MB) به الگوریتم مجموعه تثبیت شده شامل (BAG) به طور مستقل در نمودار زیر نشان داده شده اند. برای افزایش بیشتر عملکرد طبقهبندی کننده های فوق، 9 مدل دیگر با ادغام طبقهبندی کننده های تکی و گروهی توسعه یافتند. نتایج ارزیابی نشان داد که MultiBoost با MLP با دستیابی به دقت 97.8٪ ۱ از بقیه بهتر عمل کرد.

