SELECTING IMPACTFUL PRODUCT FEATURES

using statistics and machine learning

ȘTEFAN NICULAE

CUPRINS

Enunțul problemei

Vedere de ansamblu

Context

Analiza datelor

Metode statistice

Pipeline optimizare învățare

Meta-clasificator

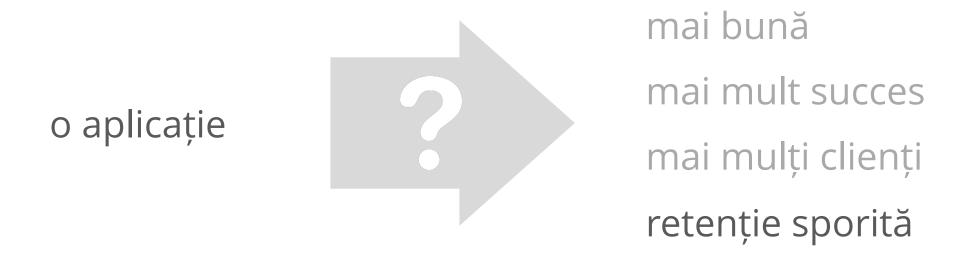
Comparare modele

Clasament caracteristici

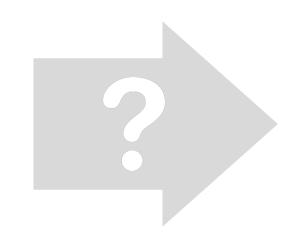








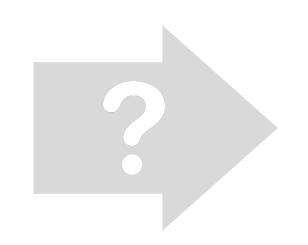
o aplicație



mai bună mai mult succes mai mulți clienți retenție sporită

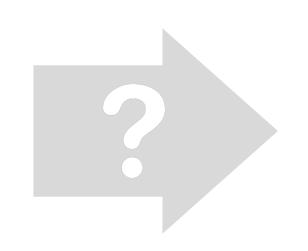
funcționalități care impactează retenția

o aplicație modul în care s-a folosit o aplicație



mai bună
mai mult succes
mai mulți clienți
retenție sporită
funcționalități care impactează retenția

o aplicație modul în care s-a folosit o aplicație loguri ale utilizatorilor într-o aplicație



mai bună
mai mult succes
mai mulți clienți
retenție sporită
funcționalități care impactează retenția

Problemă de machine learning!

MACHINE LEARNING

antrenăm pe o mulțime de exemple etichetate, apoi obținem eticheta pentru un exemplu nou

CAZUL NOSTRU

pornind de la o mulțime mare de date, care sunt cele mai discriminatorii funcționalități?

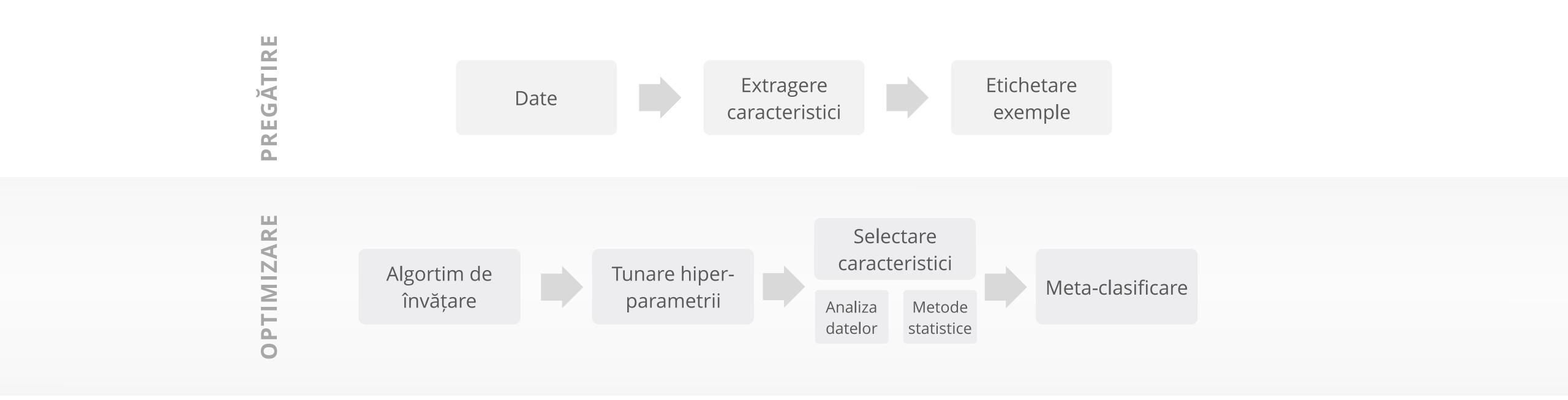
ABORDARE

antrenăm un model care va învăța relațiile dintre date; întrebăm ce l-a ajutat cel mai mult să decidă

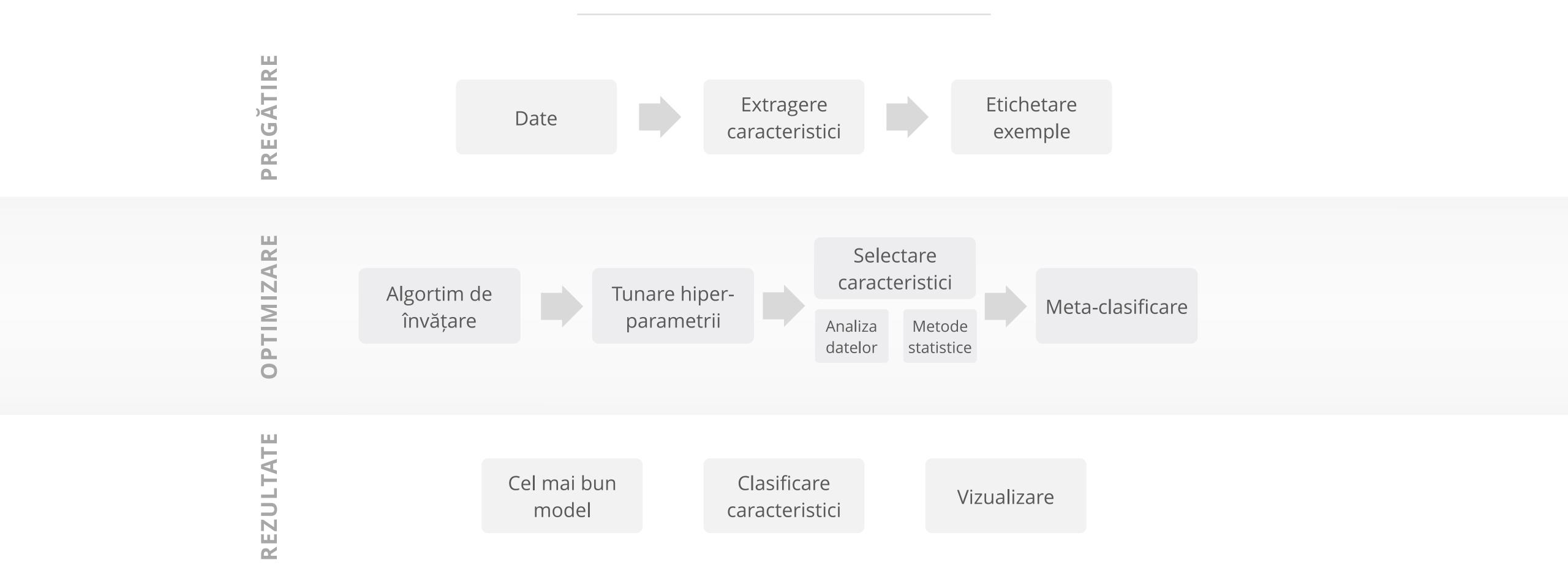
cu cât mai precis modelul, cu atât mai mare încredere în "opinia" sa



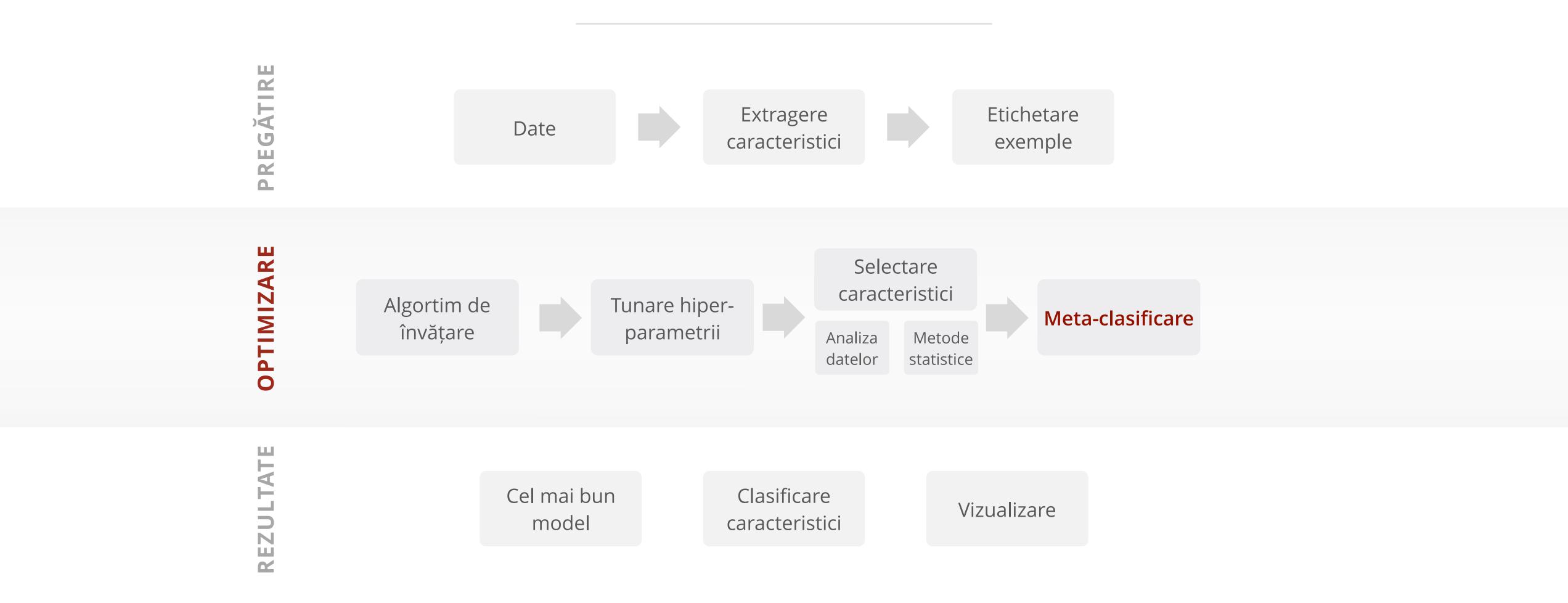
VEDERE DE ANSAMBLU



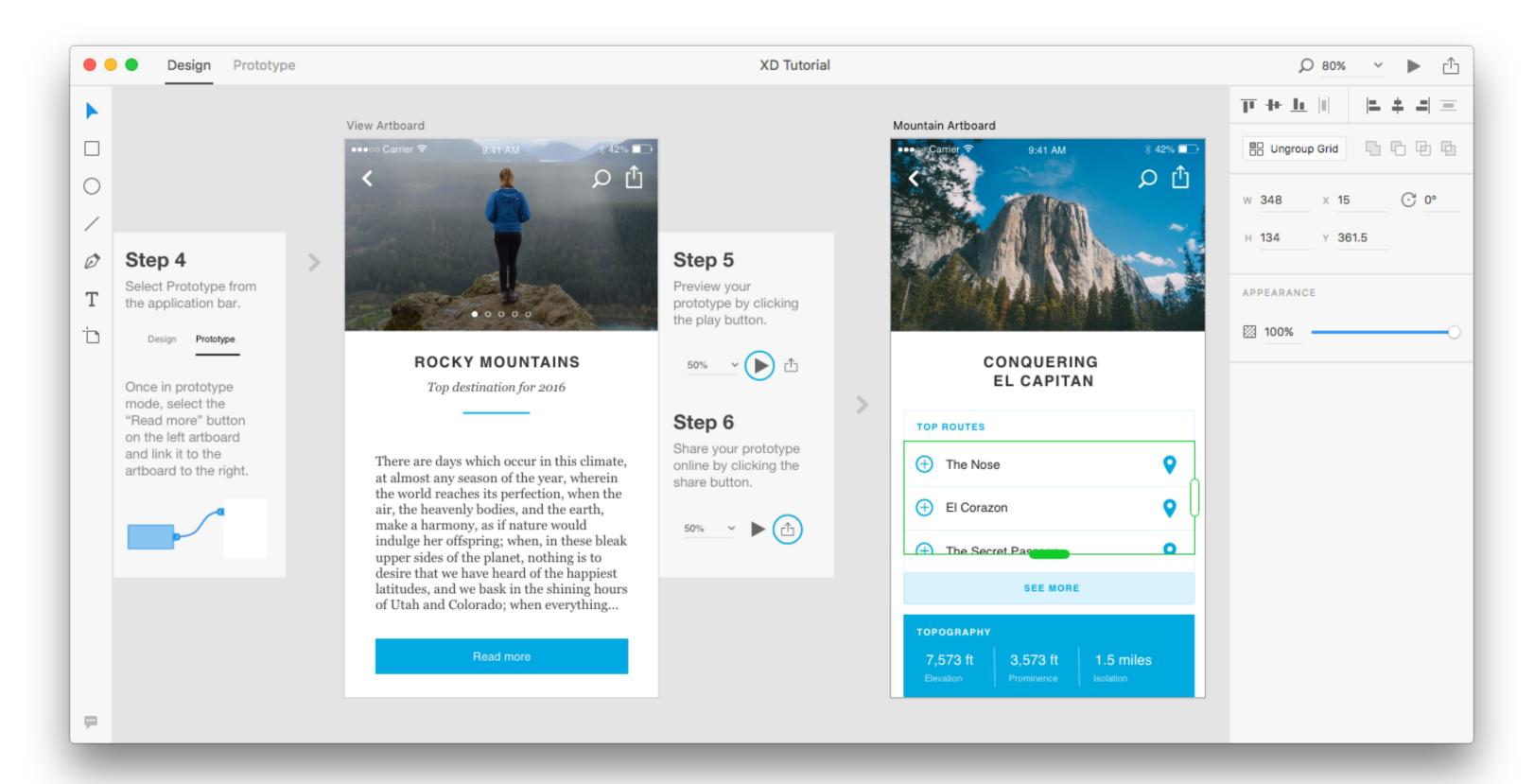
VEDERE DE ANSAMBLU



VEDERE DE ANSAMBLU



APLICAȚIA



Adobe Experience Design

DATE IMEDIATE

pentru mai 2016

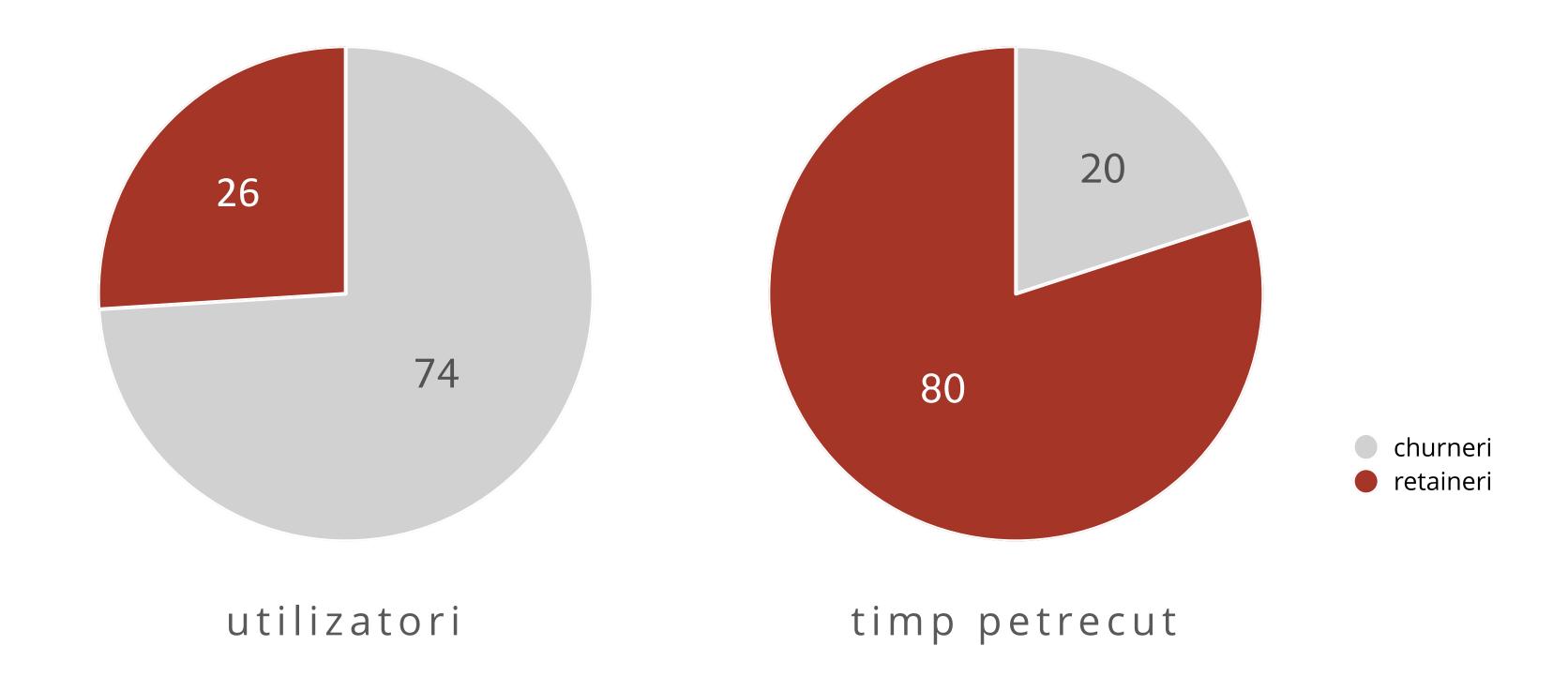
43k 115k 4.8m

utilizatori

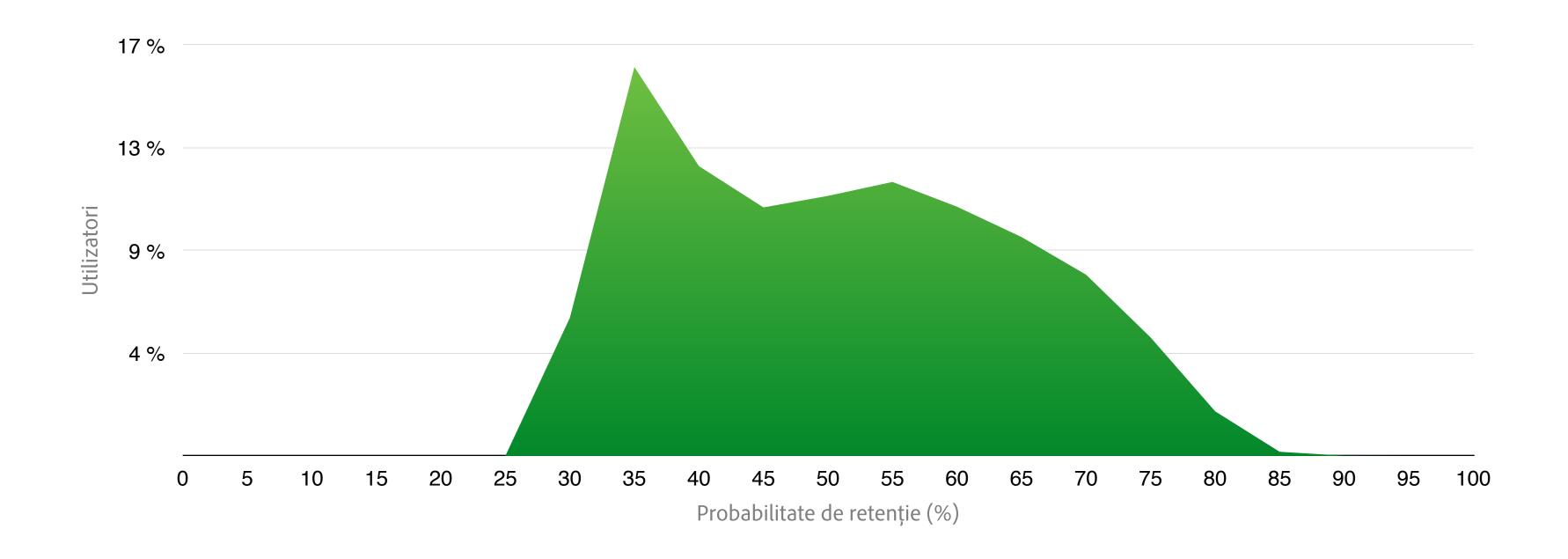
sesiuni

log-uri

ÎMPĂRȚIRE UTILIZATORI



DISTRIBUȚIA RETENȚIEI



CARACTERISTICI EXTRASE

DOCUMENT

deschidere, creare, salvare importare, exportare, partajare





DESEN

dreptunghiuri, elipse, drepte, traiectorii, text, planșe, repeat-grid-uri, fire prototipare

ISTORICE

timp total, număr de lansări, perioadă de timp





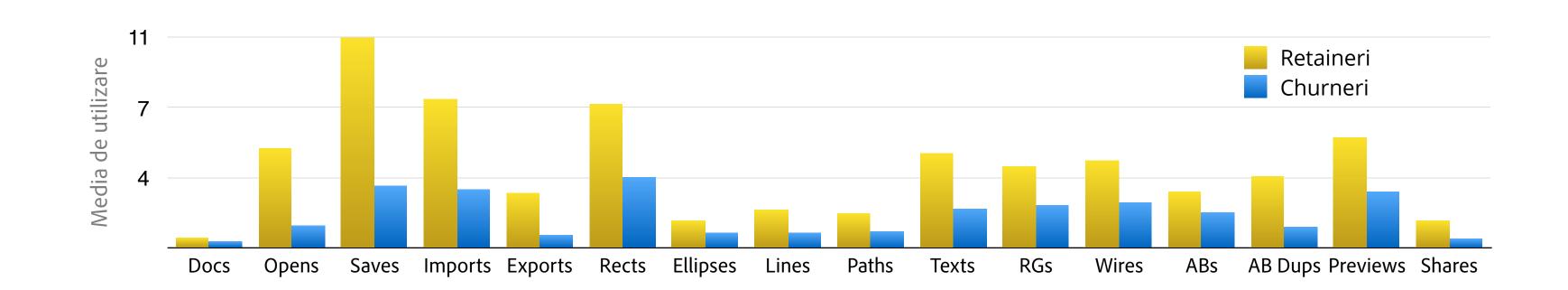
TIMP

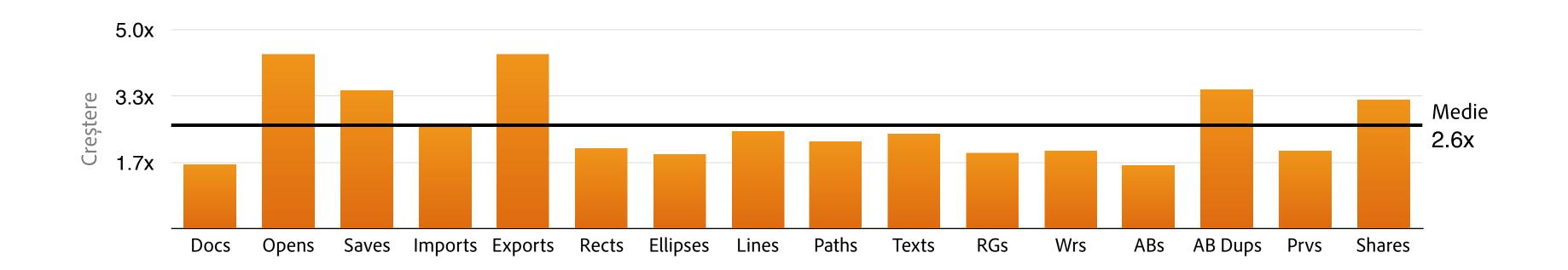
în design, prototipare, navigare, prima sesiune; frecvența acțiunilor

Doar numărând ignorăm secvențialitatea acțiunilor.

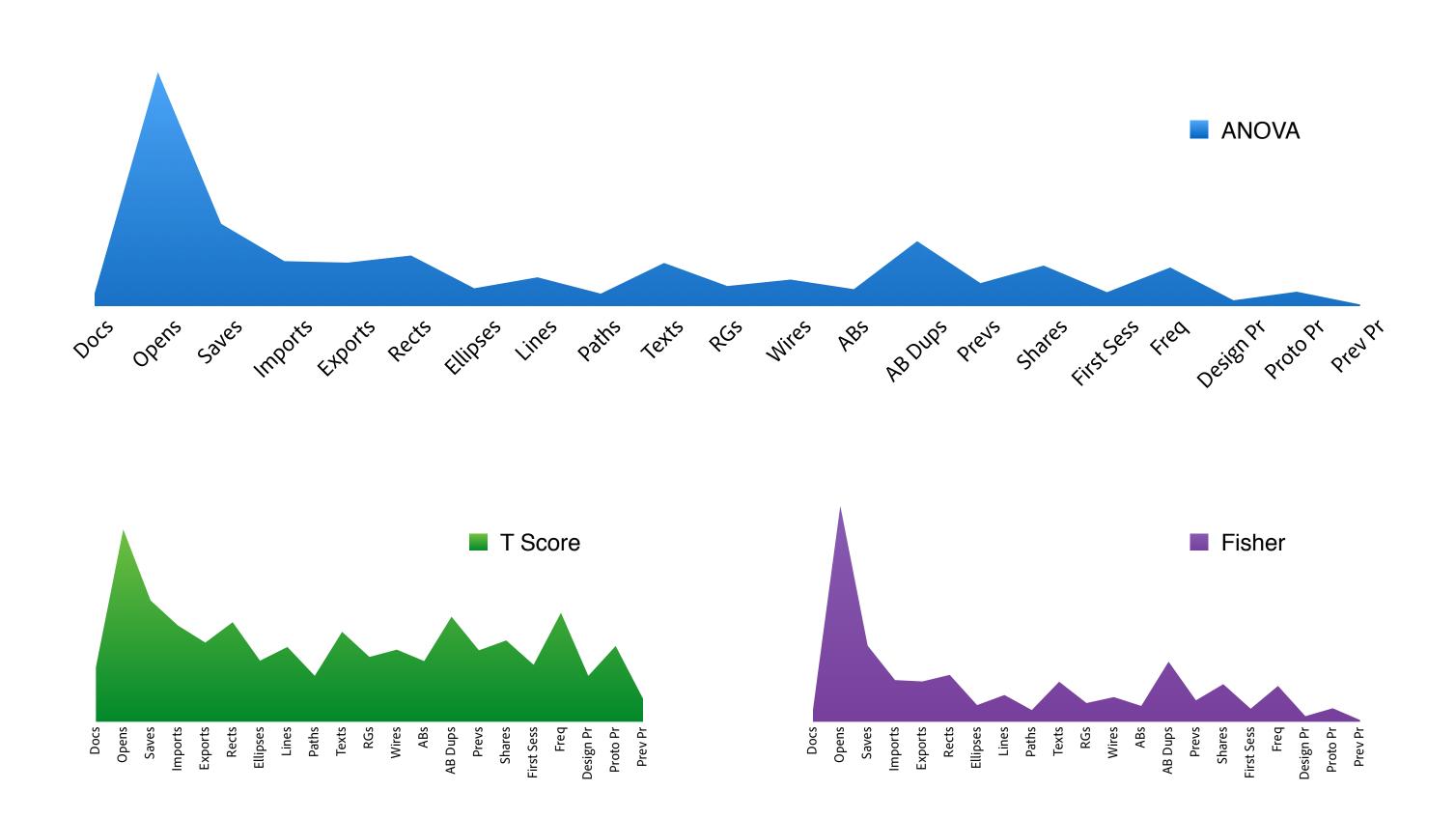
Construim secvențe de acțiuni

NUMĂR MEDIU DE UTILIZĂRI

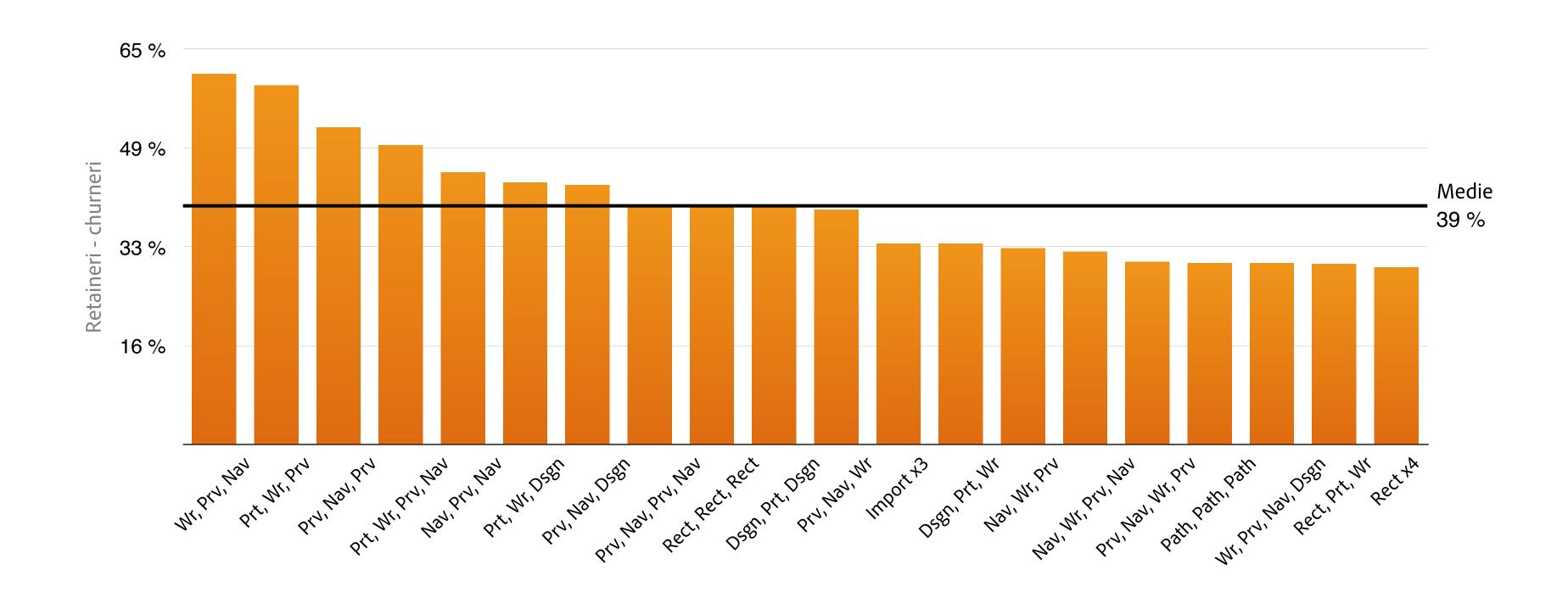




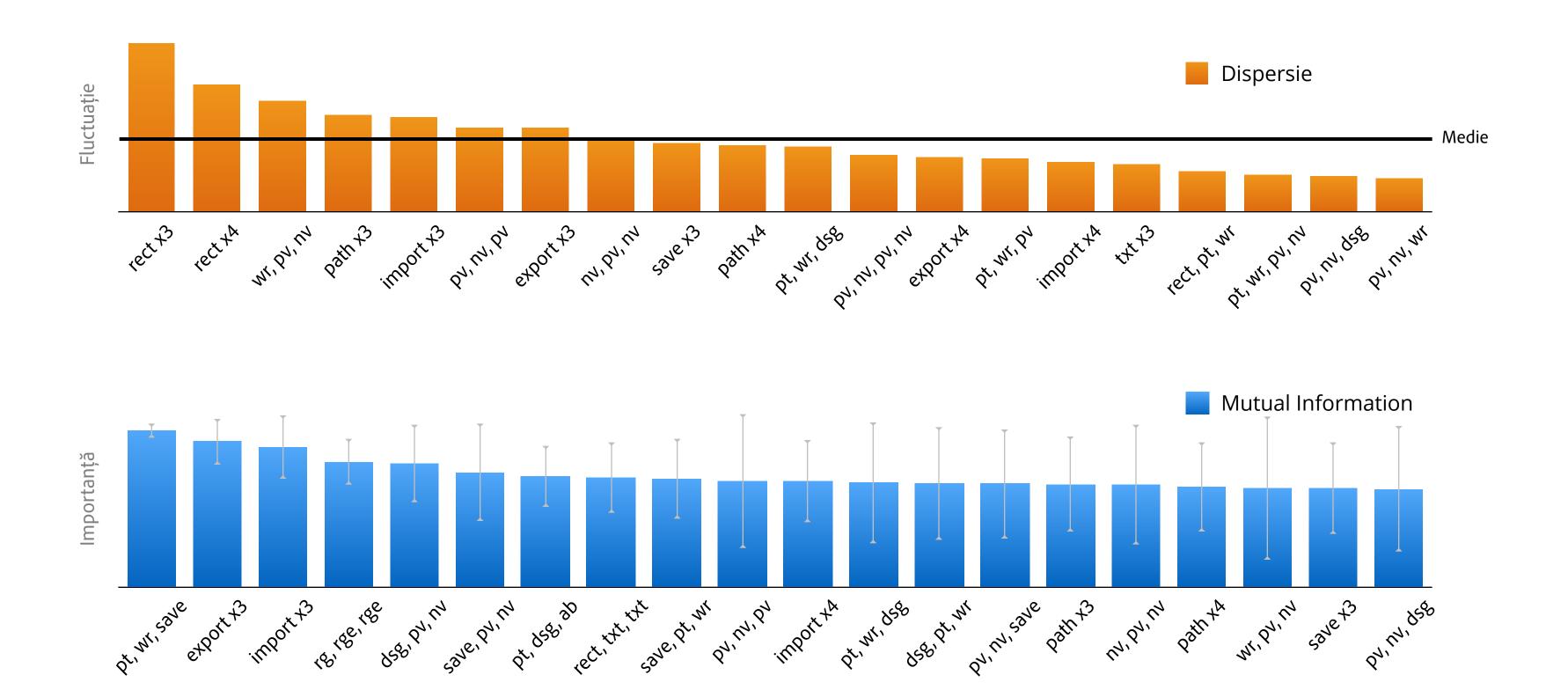
SCORURI STATISTICE



DIFERENȚA DINTRE UTILIZATORI



METODE STATISTICE



OPTIMIZAREA ÎNVĂȚĂRII

PIPELINE

- găsește cel mai bun model pentru o problemă dată
- reduce necesitatea input-ului uman
- compensează pentru lipsa de experiență

OPTIMIZAREA ÎNVĂȚĂRII

PAŞI

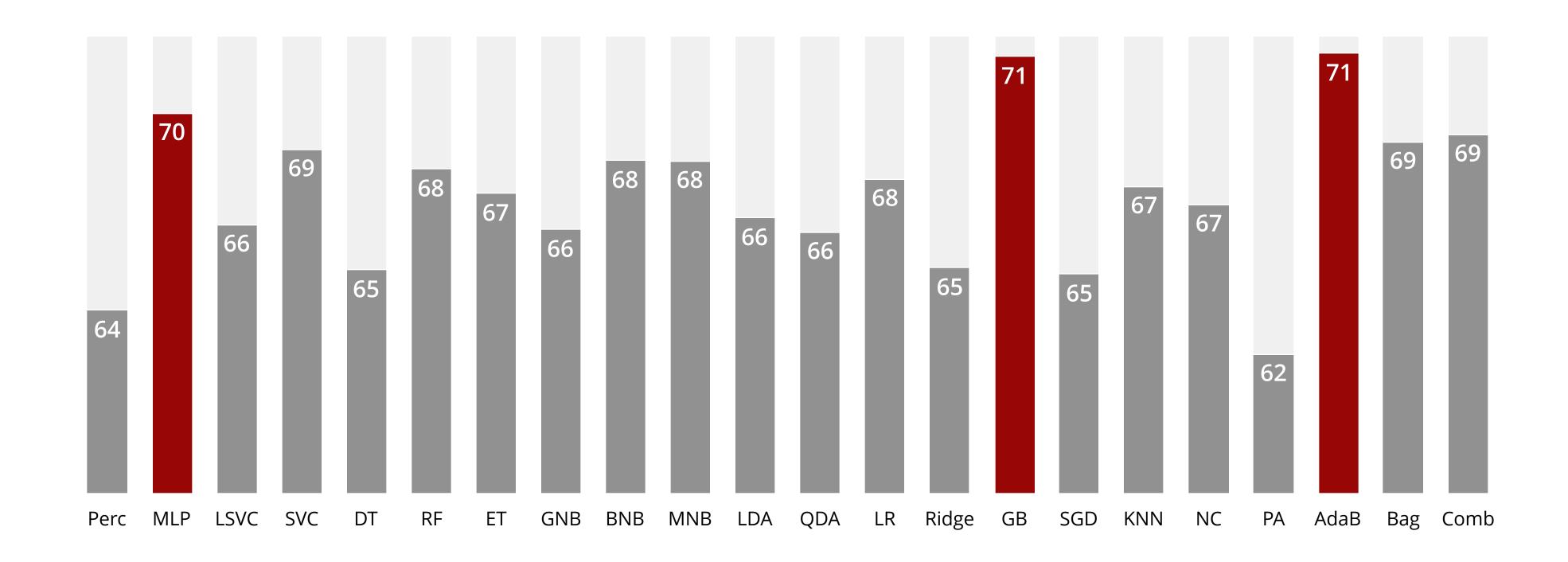
- 1 Restrânge precizia cautării în funcție de timpul rulării pe un eșantion
- 2 Ajustează hiper-parametrii, prin căutare aleatoare
- 3 Alege cea mai bună **submulțime de caracteristici** prin:
 - recursive feature elimination
 - submulțimea rezultată din analiza datelor
 - submulțimea rezultată din **metode statistice**
- 4 Combină cele mai bune modele cu un **meta-clasificator**

META-CLASIFICATOR

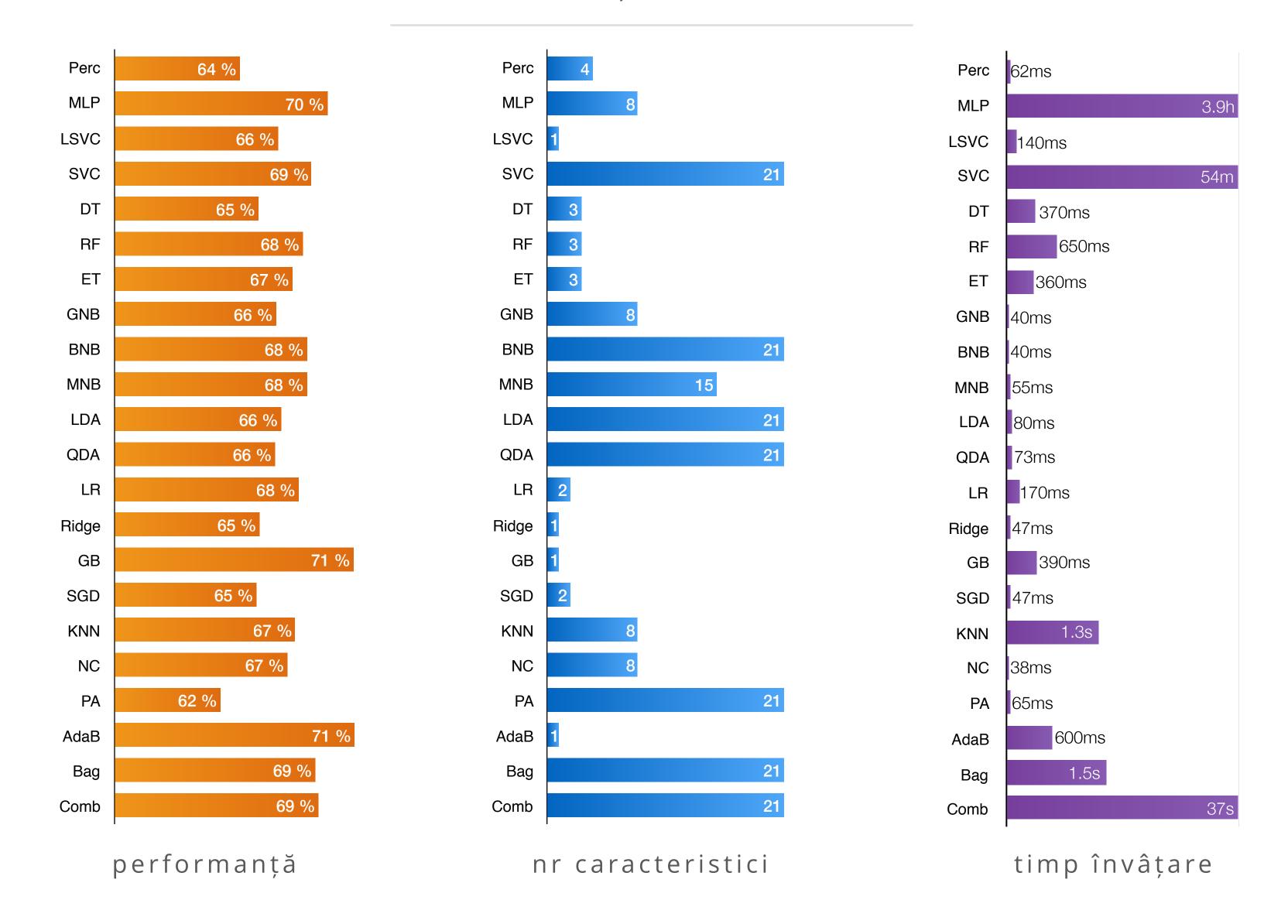
clasifică pe baza deciziilor altor modele, nu pe caracteristicile exemplelor în sine

- învață **cum** să învețe
- am antrenat deja multe modele
- învață cum să le combine output-ul în cel mai bun mod

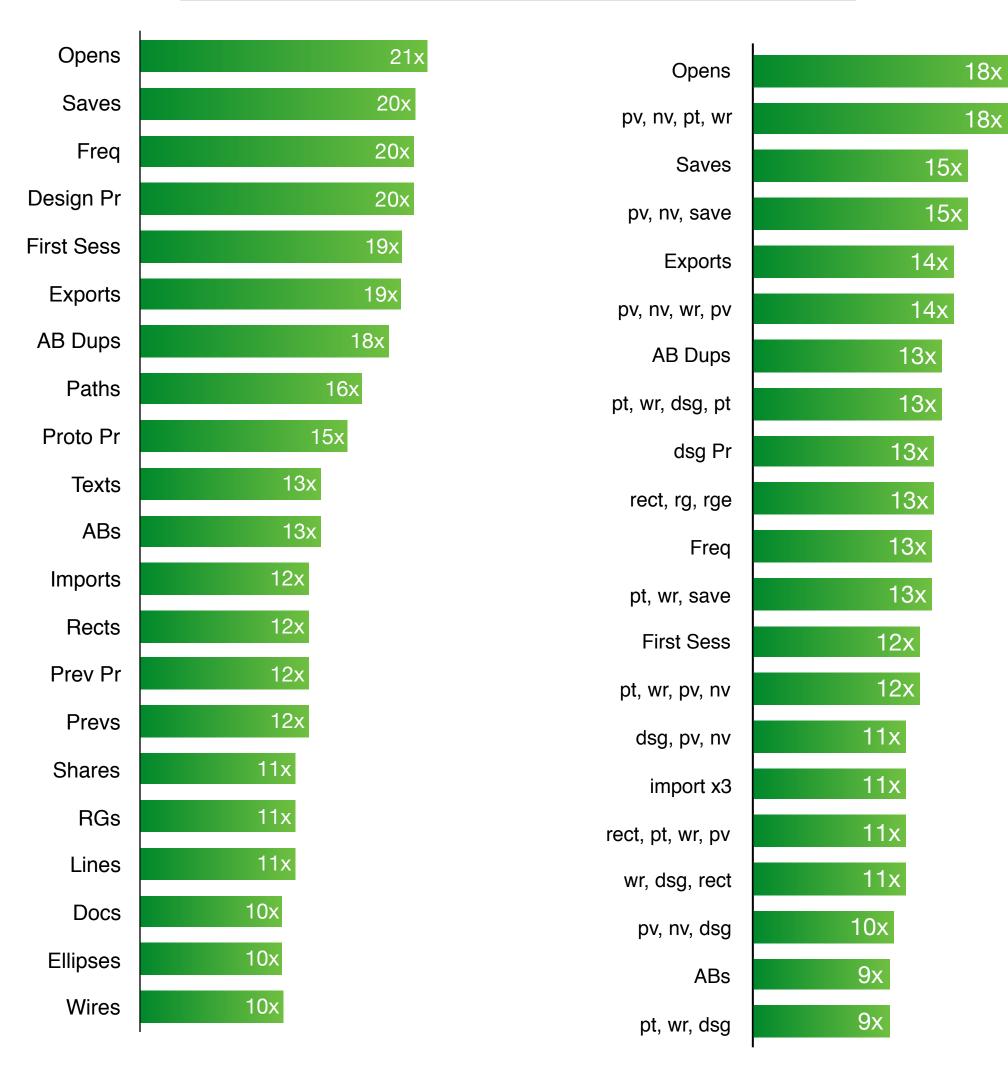
PERFORMANȚA MODELELOR



COMPARAȚIE MODELE



CLASAMENT CARACTERISTICI



modele ce îl folosesc

& secvențe de acțiuni

CONCLUZII

FUNCȚIONALITĂȚI PRODUS

- prototipare, navigare
- planșe, repeat-grid-uri

CONTRIBUȚIA ÎN DOMENIU

- pipeline optimizare învățăre
- meta-clasificator

URMATORII PAȘI

RAFINAREA TEHNICII

- deep learning
- moduri noi de vizualizare

O NOUĂ DIRECȚIE

- sequence learning
- sistem predictiv pt acțiuni

MULŢUMESC

pentru atenție

BIBLIOGRAFIE

- C. Bishop Pattern Recognition and Machine Learning
- T. Hastie et al The Elements of Statistical Learning: Data Mining, Inference, and Prediction

lista completă în lucrare

"An approximate answer to the right problem is worth a good deal more than an exact answer to an approximate problem"

John Tukey, mathematician