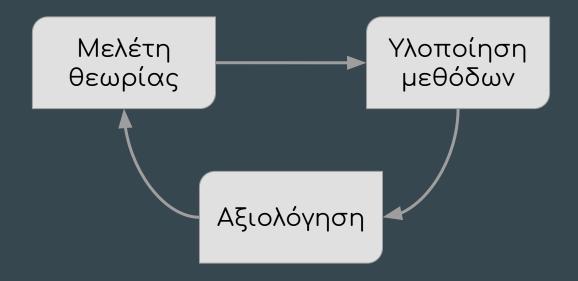
μηχανικής μάθησης για παράλληλα υπολογιστικά συστήματα

Ανδρέας Μπαμπούρης

Ανάπτυξη βιβλιοθήκης λογισμικού

Τρόπος εργασίας



Η βιβλιοθήκη «metis»



Ανάπτυξη σε C++



Χρήση βιβλιοθήκης Eigen για γραμμική άλγεβρα

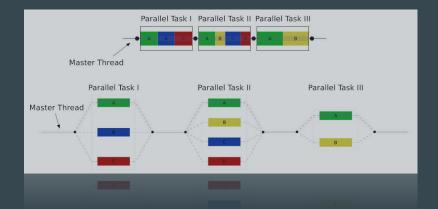


Παραλληλισμός μέσω προτύπου OpenMP

Παράλληλη υπολογιστική

OpenMP

- → Συναρτήσεις βιβλιοθήκης
 - omp_set_num_threads()
 - omp_get_thread_num()
- → Οδηγίες παραλληλοποίησης
 - ♦ #pragma omp parallel
 - ◆ #pragma omp for
- → Οδηγίες συγχρονισμού
 - ◆ #pragma omp critical
 - ♦ #pragma omp barrier



Μηχανική μάθηση

Επιβλεπόμενη μάθηση Ταξινόμηση Παλινδρόμηση void fit(DataLabeled *data); VectorXi predict(DataSet *data);

```
double score(DataLabeled *data);
```

```
Μη-επιβλεπόμενη
         μάθηση
       Ομαδοποίηση
VectorXi cluster(DataSet *data);
VectorXi predict(DataSet *data);
double score(DataSet *data);
```

Επεξεργασία δεδομένων → Διαδικασία μάθησης → Επιλογή μοντέλου

Δεδομένα



```
std::string filePath = "../data/iris.data.txt";
metis::DataSet *input = new metis::DataSet(filePath, ',');
input->create({0,1,2,3});
input->applyStandardization();
```

DataSet

- → Ανάγνωση
- → Αποθήκευσή
- → Προεπεξεργασία
- → Μαθηματικές πράξεις

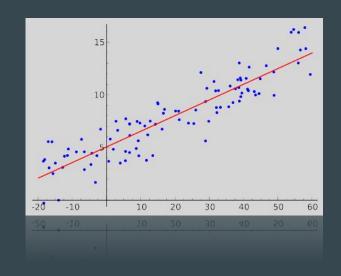
Γραμμική παλινδρόμηση

LinearRegression

→ Γραμμικό μοντέλο

$$\widehat{y} = \theta_0 + \mathbf{X}\widehat{\theta}$$

- → Προσδιορισμός των παραμέτρων
- → Μέθοδος ελαχίστων τετραγώνων



Λογιστική παλινδρόμηση

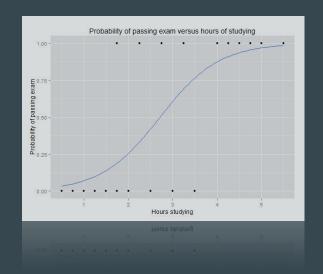
LogisticRegression

- → Γραμμικός μετασχηματισμός εισόδου
- → Σιγμοειδής συνάρτηση

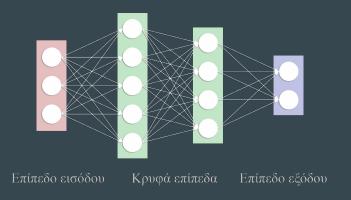
$$S(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}}$$

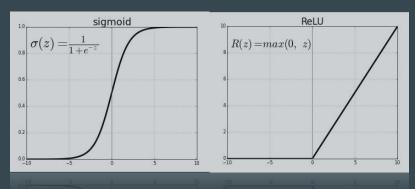
→ Μέθοδος βελτιστοποίησης επικλινούς καθόδου

```
#pragma omp parallel for
  for (unsigned c = 0; c < _nClasses; ++c) {
    if (_batchSize == 1) stochasticGradientDescent(c);
    else batchGradientDescent(c);
}</pre>
```



Νευρωνικά δίκτυα





- → Μεταβλητές TNΔ:
 - ♦ μέγεθος
 - ◆ τρόπος διασύνδεσης
 - συνάρτηση ενεργοποίησης
- → Λειτουργία νευρώνα ≈ λογιστικού παλινδρομητή
- → Έξοδος ενός γίνεται είσοδος για έναν άλλο

```
void activationSigmoid(MatrixXd *mat);
void activationReLU(MatrixXd *mat);
```

$N \epsilon u \rho \omega v \iota \kappa \dot{\alpha} \delta \dot{\iota} \kappa \tau u \alpha$ - Multilayer perceptron

MLPClassifier

- → Ρύθμιση της αρχιτεκτονικής
- → Επιλογής μεγέθους mini-batch και νημάτων εκτέλεσης
- → Υπολογισμός προβλέψεων με εμπρόσθια τροφοδότηση
- → Εκπαίδευση μέσω οπισθοδρομικής διάδοσης

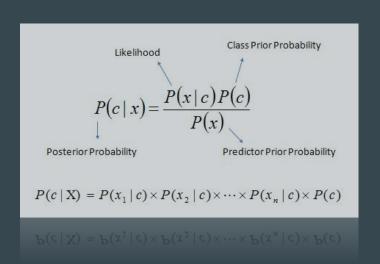
```
#pragma omp parallel reduction(+:g_counter)
{
    if (_batchSize == 1) stochasticGradientDescent();
    else batchGradientDescent();
};
```

```
for (unsigned b = th; b < g_nBatches; b += g_nThreads)
{

    // Feed-forward
    linear[0] = g_coeff[th][0] * g_in->block(b *
    _batchSize, 0, _batchSize, _nAttributes).transpose();
    linear[0].colwise() += g_intercept[th][0];
    activated[0] = linear[0];
    activationFunction(&activated[0], _activation[0]);
    // ...
}
```

Απλός ταξινομητής Bayes

```
for (unsigned a = 0; a < _nAttributes; ++a)
   probabilities.array().row(c) *= findLikelihood(a,
data, c).transpose().array();
probabilities.array().row(c) *= _prior.coeff(c);</pre>
```



NaiveBayes

- → Βασίζεται στο νόμο του Bayes
- → Υπόθεση ανεξαρτησίας μεταξύ μεταβλητών
- → Έλλειψη επαναληπτικού βήματος

Απλός ταξινομητής Bayes - Multinomial & Gaussian

MultinomialNB

- → Διαχείριση ονομαστικών τιμών στις εισόδους
- → Εκπαίδευση μέσω υπολογισμού συχνοτήτων εμφάνισης τιμών

```
if (zfp)
  for (unsigned a = 0; a < _nAttributes; ++a)
    _likelihood[a].array() += 1.0;</pre>
```

GaussianNB

- → Διαχείριση αριθμητικών τιμών στις εισόδους
- → Εύρεση μέσου όρου και τυπικής απόκλισης για κάθε χαρακτηριστικό

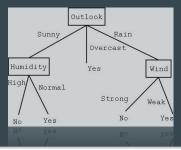
$$P(x = u | c_k) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_k^2}} e^{-\frac{(u-\mu)^2}{2\sigma_k^2}}$$

Εκμάθηση δέντρων απόφασης

DecisionTree

- → Κάθε κόμβος είναι ερώτημα για ένα χαρακτηριστικό
- → Έκβαση στα φύλλα
- → Διχοτόμηση κόμβων βάσει τιμών ενός χαρακτηριστικού
- → ID3: Μέτρηση κέρδους πληροφορίας για επιλογή

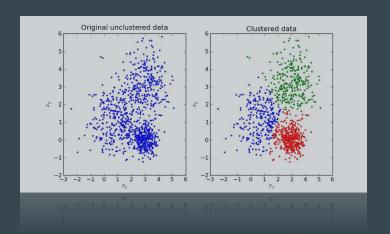
```
for (unsigned c = 0; c < _nChildren; ++c)
  if (data.coeff(_splitAttribute) == _splitValues.coeff(c))
    return _children[c]->traverse(data);
```



```
for (unsigned a = 1; a < attributes.size(); ++a) {
   infoGain = measureInfoGain(data, subSet, attributes[a],
&newSubSets, &newEntropies);
   if (infoGain >= bestGain) {
      bestGain = infoGain;
      bestSplit = attributes[a];
      *bestSubSets = newSubSets;
      *bestEntropies = newEntropies;
   }
}
```

Ομαδοποίηση *k*-μέσων

```
#pragma omp for
    for (unsigned i = 0; i < _nInstances; ++i) {
        selectedCluster = closestCentroid(g_data->row(i));
        g_newCentroids[th].row(selectedCluster) +=
g_data->row(i);
        g_newClusterSizes[th][selectedCluster] += 1;
}
```



KMeans

- → Διαχωρισμός χώρου σε k υποχώρους
- → Επιλογή k αρχικών κεντροειδών
- → Επαναπροσδιορισμός ομάδων και κέντρων μέχρι σύγκλιση
- → Χρήση της μεθόδου αγκώνα για εύρεση του κατάλληλου k

Συνεχής ανάπτυξη της βιβλιοθήκης

- → Παροχή της βιβλιοθήκης «metis» ως ανοιχτό λογισμικό
- → Συνέχιση της ανάπτυξης με περισσότερες μεθόδους και πιο αποδοτικές υλοποιήσεις
- → https://github.com/andbamp/metis



Συμπεράσματα

- → Υλοποίηση μεθόδων: συμβάλλει σημαντικά στην κατανόησή τους
- → Ανάδραση μεταξύ αποτελεσμάτων και λεπτομερειών υλοποίησης
- → Προεπεξεργασία των δεδομένων: εξαιρετικής σημασίας
- → Φυσικός παραλληλισμός σε πολλές μεθόδους μηχανικής μάθησης,
- → Τεράστια περιθώρια περαιτέρω ανάπτυξης

Ευχαριστώ!

