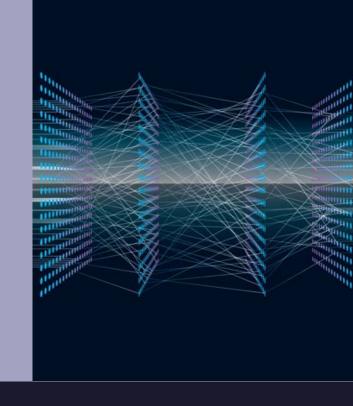


# Presentation Title

Δημήτρης Κυριάκου





### Εισαγωγή

Σκοπός της διπλωματικής εργασίας ήταν η μελέτη του συνδυασμού των τεχνολογιών της Μηχανικής Μάθησης και του Blockchain. Στα πλαίσια της εργασίας δημιουργήθηκε μία εφαρμογή που αξιοποιεί συστήματα Blockchain για την εκπαίδευση και βελτίωση μοντέλων μηχανικής μάθησης

### Περιεχόμενα

- 1. Χρονοδιάγραμμα εργασίας
- 2. Βασικές Έννοιες
- 3. Εφαρμογή DEMOS
- 4. Παρουσίαση εφαρμογής
- 5. Συμπεράσματα

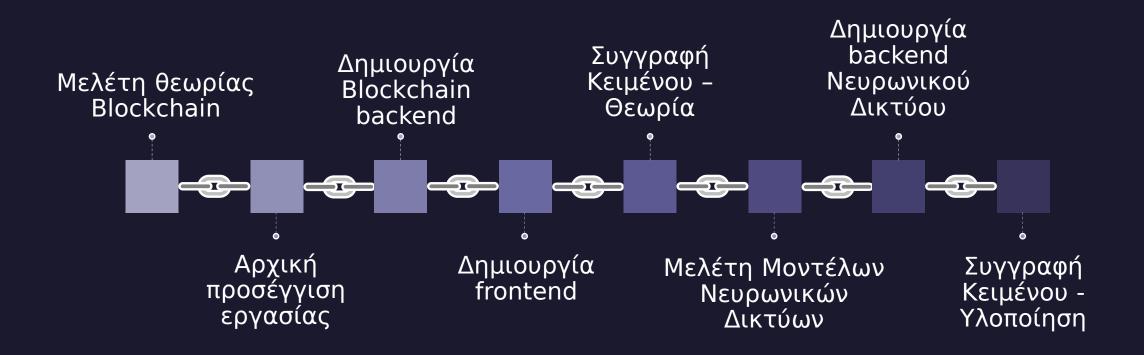








### Χρονοδιάγραμμα εργασίας

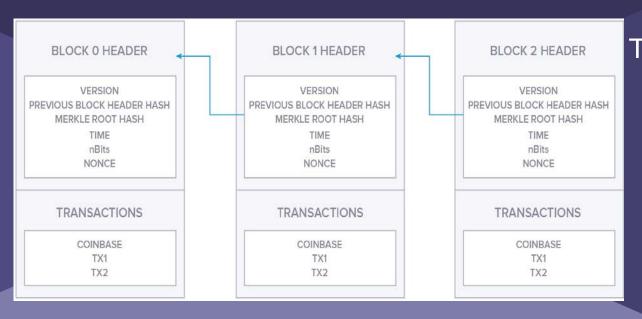




### Blockchain

Το Blockchain είναι ένα **αμετάβλητο κατανεμημένο καθολικό** (immutable distributed ledger)

Αποτελείται από blocks τα οποία περιέχουν δεδομένα (στοιχεία συναλλαγών) και είναι ενωμένα δημιουργώντας μια αλυσίδα



Το <u>δίκτυο Blockchain</u> αποτελείται από υπολογιστικές μονάδες που <u>εκτελούν,</u> και <u>επιβεβαιώνουν</u> συναλλαγές

Υπάρχει ένα <u>πρωτόκολλο συναίνεσης</u> (consensus protocol) που εξασφαλίζει ότι η κατάσταση του δικτύου είναι μοναδική και κοινώς αποδεκτή



Το Ethereum είναι ένα Blockchain που διαφέρει από τα υπόλοιπα



Προσφέρει δυνατότητα προγραμματισμού χρησιμοποιώντας μια Turing Complete γλώσσα για τη δημιουργία Smart Contracts



Τα Smart Contracts είναι προγράμματα στο δίκτυο του Ethereum που μπορούν να εκτελεστούν από τους κόμβους



Συνδυάζοντας Smart Contracts με περιβάλλον διεπαφής μπορούν να δημιουργηθούν αποκεντρωμένες εφαρμογές (dApps - Decentralized Applications)

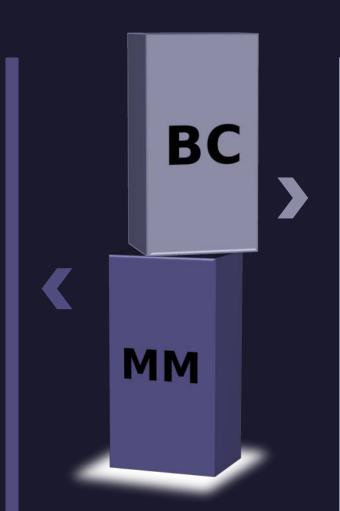




### Μηχανική Μάθηση και Blockchain

### Μηχανική Μάθηση

- Πολλές και απαιτητικές πράξεις
- Απαίτηση για μεγάλο όγκο δεδομένων
- Απαίτηση ποιοτικών δεδομένων



### **Blockchain**

- Καταμερισμός εργασίας
- Παραγωγή μεγάλου όγκου δεδομένων
- Συνεχής έλεγχος
  ποιότητας δεδομένων



### Πρόβλημα

Στόχος κάθε μοντέλου Μηχανικής Μάθησης είναι η βελτίωση της απόδοσής του. Μέσα από αυτή τη διπλωματική εργασία διερευνήθηκαν τρόποι με τους οποίους θα μπορούσαν να αξιοποιηθούν συστήματα Blockchain για την εκπαίδευση και βελτίωση τέτοιων μοντέλων Μηχανικής Μάθησης.

Μία κύρια μέθοδος βελτίωσης της απόδοσης είναι μέσω του εμπλουτισμού του συνόλου δεδομένων εκπαίδευσης. Η συλλογή δεδομένων εκπαίδευσης είναι μια απλή αλλά χρονοβόρα διαδικασία και είναι απαραίτητο να γίνει καλή αξιολόγηση των δεδομένων. Αυτό την καθιστά δύσκολη όταν γίνεται από ένα και μόνο χρήστη.

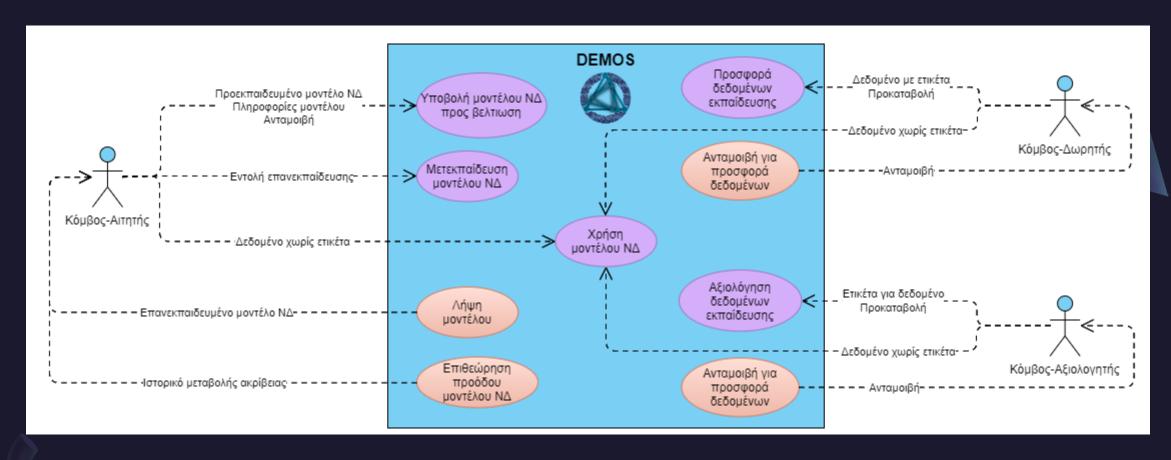
Ως εκ τούτου δημιουργήθηκε το **DEMOS** (Distributedly Enhanced Machine learning Optimization System) ή αλλιώς **Κατανεμημένα Ενισχυμένο Σύστημα Βελτιστοποίησης Μηχανικής Μάθησης** 

Το DEMOS χρησιμοποιείται για τη συνεχή συλλογή δεδομένων εκπαίδευσης, την επανεκπαίδευση μοντέλων ΝΔ αλλά και την επαναξιολόγησή τους

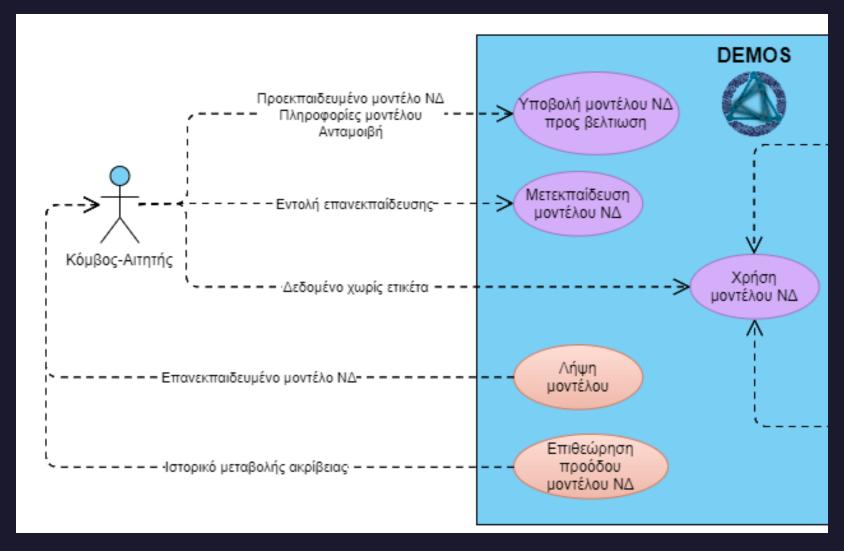
### Κεντρική ιδέα



### Διάγραμμα τύπων χρηστών

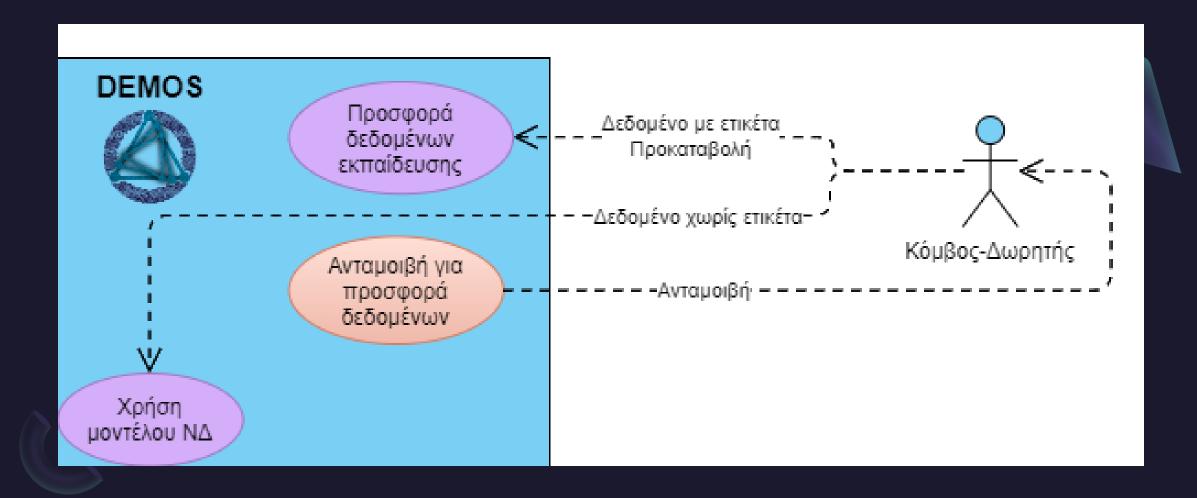


### Κόμβος - Αιτητής

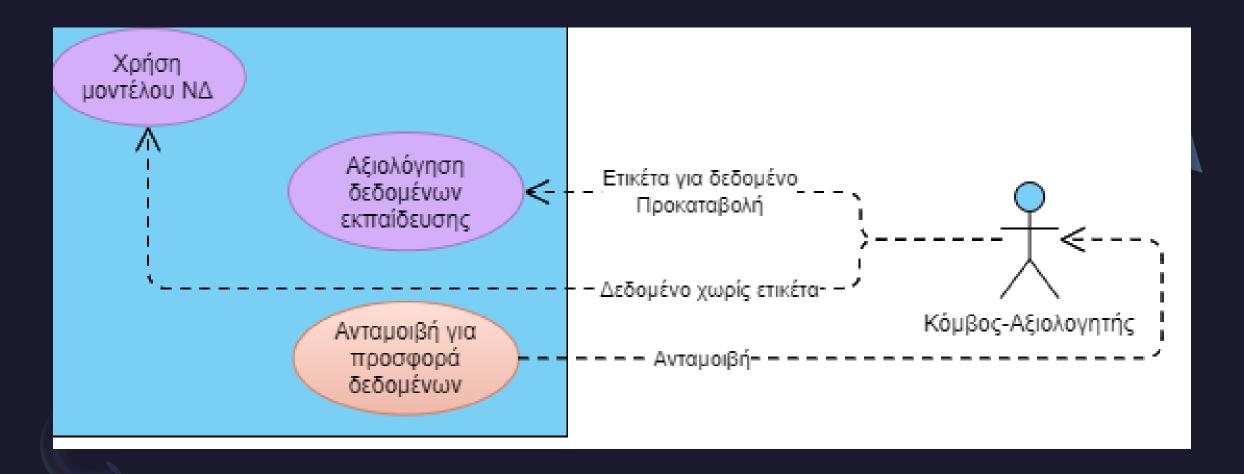




### Κόμβος - Δωρητής



### Κόμβος - Αξιολογητής



### Μηχανισμός Κινήτρου

Προσφέρει <u>οικονομικά κίνητρα</u> ώστε να <u>ενθαρρύνει την ορθή χρήση</u> και να <u>τιμωρεί την</u> κακόβουλη ως εξής:

1

Ο Κόμβος-Αιτητής θέτει τον αριθμό ψήφων για επικύρωση δεδομένων Μ



2

Ένας Κόμβος-Δωρητής προσφέρει κάποιο δεδομένο με αντίστοιχη ετικέτα Ε



3

Οι Κόμβοι-Αξιολογητές ψηφίζουν την ετικέτα που πιστεύουν ότι είναι καταλληλότερη για το δεδομένο (χωρίς να βλέπουν την Ε)



4

Κάποια πιθανή ετικέτα Ε΄ μαζεύει Μ ψήφους και το δεδομένο θεωρείται πλέον επικυρωμένο



5

Αν Ε' = Ε ο κόμβος-δωρητής ανταμείβεται



6

Οι Κόμβοι-Αξιολογητές που ψήφισαν την Ε' ανταμείβονται

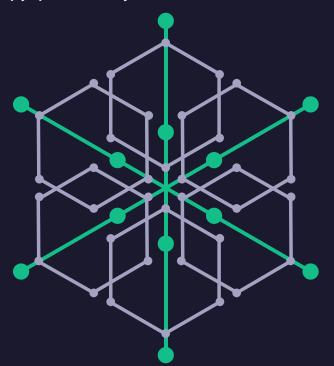


### Μοντέλο Νευρωνικού Δικτύου

Το μοντέλο που χρησιμοποιεί το DEMOS βασίζεται στο μοντέλο αναπαράστασης φυσικής γλώσσας BERT

Χρησιμοποιείται για <u>NLP</u> προβλήματα και συγκεκριμένα προβλήματα ανάλυσης συναισθημάτων (sentiment analysis)

Η αξιολόγηση της επίδοσης των μοντέλων γίνεται με τη μετρική Ακρίβειας και ένα προαποθηκευμένο σύνολο δεδομένων αξιολόγησης (test dataset)

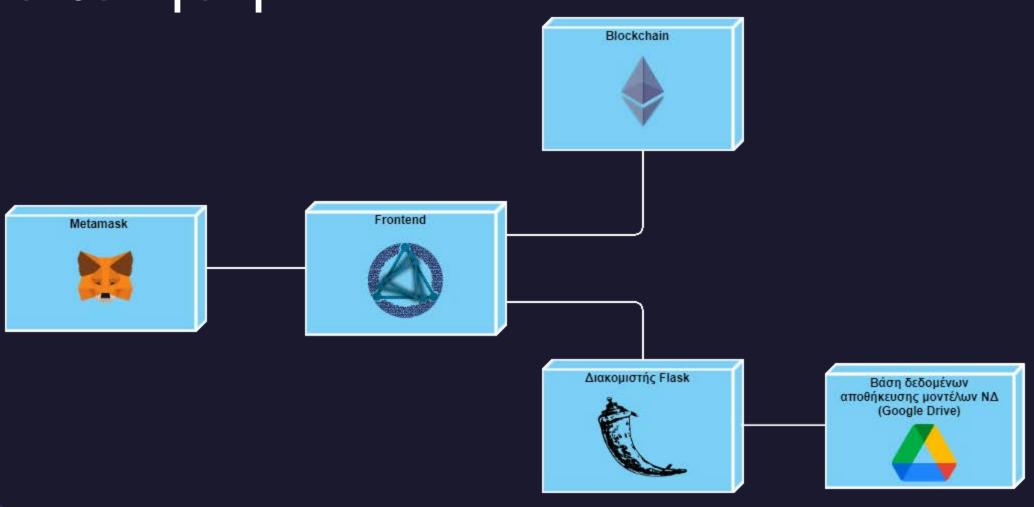


Είναι μοντέλο επιβλεπόμενης μάθησης επομένως τα δεδομένα κατηγοριοποιούνται σε κάποιες προεπιλεγμένες κατηγορίες

Τα <u>δεδομένα εκπαίδευσης είναι</u> <u>προτάσεις</u> με την αντίστοιχη <u>ετικέτα</u>

<u>Τα μοντέλα προεκπαιδεύονται</u> πριν φορτωθούν στο DEMOS

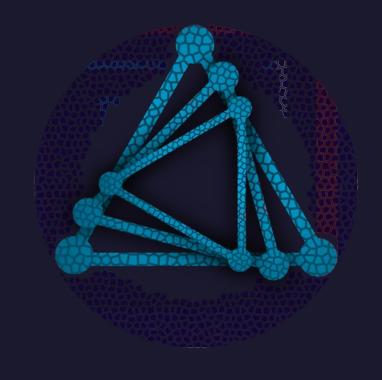
# Υλοποίηση

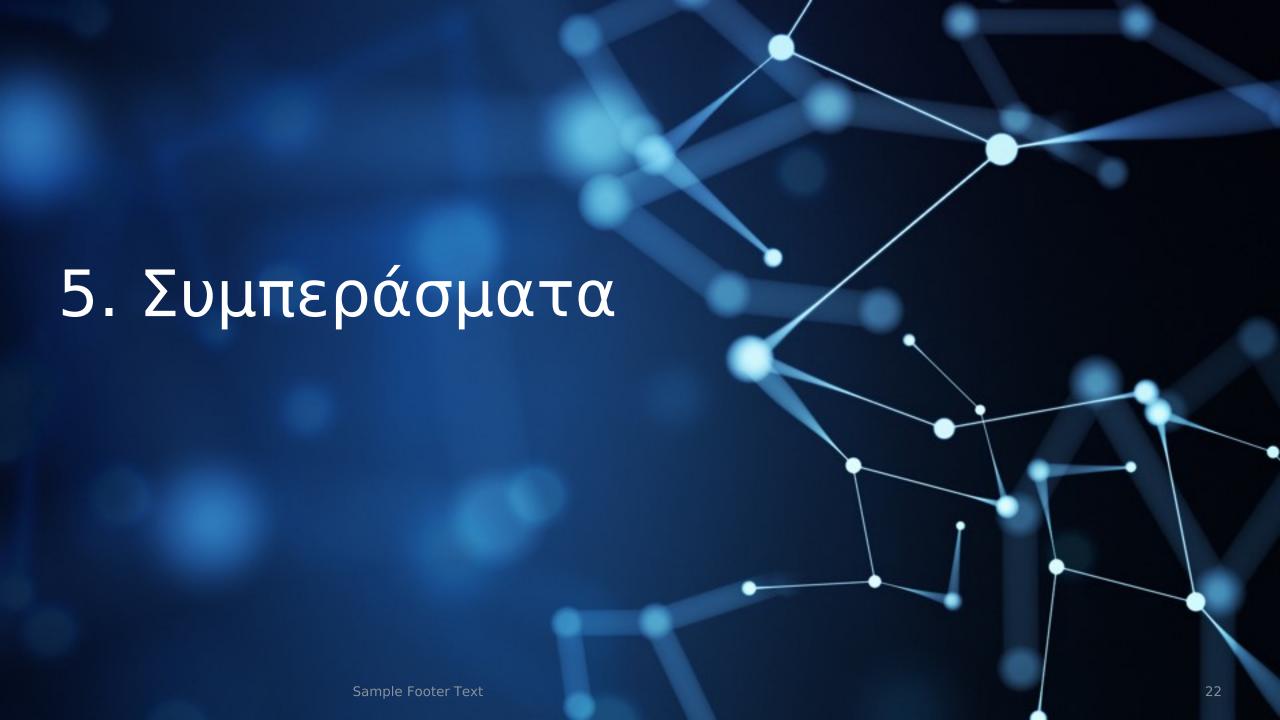


# 4. Παρουσίαση εφαρμογής



## DEMOS

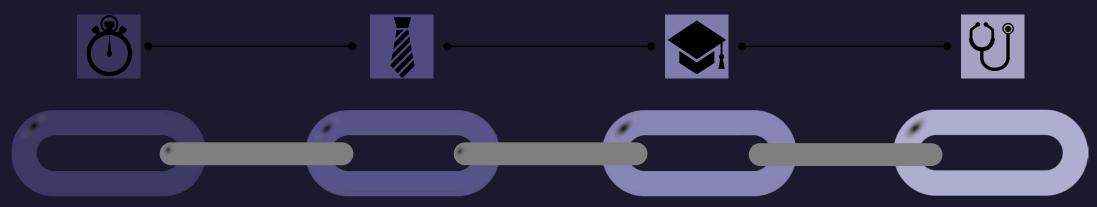




### Συμπεράσματα

- Η συνεχής ανανέωση του συνόλου δεδομένων εκπαίδευσης <u>βελτιώνει την επίδοση</u>
- **2** Για επανεκπαίδευση με <u>λίγα δεδομένα</u> η <u>μεταβολή στην ακρίβεια είναι μικρή</u> και μπορεί να είναι και αρνητική
- Το Blockchain ΔΕΝ είναι βάση δεδομένων γι' αυτό απαιτεί πολύ προσεκτικός σχεδιασμός των δομών δεδομένων
- 4 Στο Blockchain πρέπει <u>να αποθηκεύονται μόνο τα απαραίτητα</u> γιατί τα κόστη συναλλαγών είναι σημαντικά
- 5 Απαιτείται διεξοδική <u>μελέτη για τον καθορισμό των τιμών</u> προκαταβολής και ανταμοιβής
- Χρειάζεται μια <u>ισορροπία μεταξύ των υπολογισμών</u> που γίνονται στο Blockchain, αυτών που γίνονται στο frontend και αυτών που γίνονται σε κάποιο εξωτερικό διακομιστή

# Πλεονεκτήματα κατανεμημένου συστήματος



Η χρονοβόρα και άχαρη συλλογή και αξιολόγηση δεδομένων γίνεται πολύ πιο γρήγορα και έγκυρα

- Ο Κόμβος-Αιτητής αφιερώνει χρόνο σε πιο εξειδικευμένες διαδικασίες εκπαίδευσης (όπως το fine tuning)
- Ποικιλομορφία από την κατανεμημένη συλλογή δεδομένων άρα πολύπλευρη εκπαίδευση του μοντέλου
- 4 Ενδελεχής ποιοτικός έλεγχος των μοντέλων γιατί γίνεται από πολλούς χρήστες

### Πλεονεκτήματα Blockchain

Τα δεδομένα δεν μπορούν να διαγραφούν ή να παραποιηθούν

Η δημιουργία των smart contracts είναι εύκολη και προσαρμόσιμη στις ανάγκες της εφαρμογής

Δεν απαιτείται σύνδεση σε ηλεκτρονικό περιβάλλον τράπεζας για τις συναλλαγές

Το υπόλοιπο των smart contracts λογαριασμών είναι ασφαλές

Κανένας χρήστης δεν αποκλείεται από τη χρήση της εφαρμογής

Οι κόμβοι διατηρούν την ανωνυμία τους

### Σας ευχαριστώ για την προσοχή σας

Δημήτρης Κυριάκου

https://gitlab.com/netmode/blockchain-ml





