

Τεχνητή νοημοσύνη

Η εργασία μας αφορά την ανάπτυξη ενός γενετικού αλγορίθμου, ο οποίος χρησιμοποιείται για την εύρεση του ιδανικού προγράμματος ενός γυμνασίου. Λαμβάνει ως είσοδο 2 json αρχεία τα οποία περιέχουν τα δεδομένα των μαθημάτων, πόσες ώρες πρέπει να εμφανίζονται, και των καθηγητών, πόσες ώρες έχουν περιθώριο να διδάξουν και για ποια μαθήματα.

Τρόπος χρήσης

Μέσα στο **chromosome.h** μπορούν να οριστούν ελεύθερα οι μέγιστες ώρες, μέρες και τα τμήματα που θα έχει το κάθε έτος, τα οποία είναι κοινά μεταξύ τους. Στην αρχή του **main.cpp** ορίζονται το **POPULATION_SIZE**, ο επιτρεπόμενος αριθμός **MAX_GEN** που θα τρέξει ο αλγόριθμος. Ορίζονται επιπλέον τα **paths** των δεδομένων εισόδου στις μεταβλητές **LESSON_DATA_PATH** και **TEACHER_DATA_PATH**. Μόλις τελειώσει ο αλγόριθμος, είτε επειδή βρήκε το τέλειο πρόγραμμα, είτε επειδή ξεπεράστηκε το **MAX_GEN**, θα δημιουργηθεί ένα **json file** που θα περιέχει το πρόγραμμα του σχολείου.

Δυνατότητες και αρχιτεκτονική

Ο αλγόριθμος μας υπολογίζει το **score** (ή αλλιώς *fitness*) με την χρήση 8 συναρτήσεων, όπου η κάθε μία ελέγχει έναν διαφορετικό περιορισμό:

- Κάθε μάθημα εμφανίζεται τον απαιτούμενο αριθμό φορές σε κάθε έτος, σε κάθε τμήμα
calculateSatisfyLessonHoursScore(chrom, lessons);
- Κάθε καθηγητής εργάζεται σύμφωνα με των διαθέσιμων καθημερινών και εβδομαδιαίων ωρών
calculateDailyWeeklyLimitScore(chrom, teachers);
- Κάθε καθηγητής βρίσκεται σε ένα τμήμα σε κάθε στιγμή στο χρόνο
calculateTeacherConflictScore(chrom);
- Δεν υπάρχουν κενά ανάμεσα σε μαθήματα μιας σχολικής μέρας
calculateNoFreePeriodsScore(chrom);
- Κάθε καθηγητής εργάζεται μέχρι 2 συνεχόμενες ώρες
calculateConsecutiveHoursScore(chrom);
- Οι ώρες ενός τμήματος πρέπει να είναι ομοιόμορφα διατεταγμένες μέσα στην βδομάδα
calculateAverageUniformityScore(chrom);
- Τα μαθήματα μιας εβδομάδας πρέπει να είναι ομοιόμορφα διατεταγμένα μέσα στην βδομάδα
calculateAllLessonHourSpreadScore(chrom, lessons);
- Οι καθηγητές εργάζονται παρόμοιες ώρες μέσα στην βδομάδα (30% ελαστικότητα)

teachSimilarHoursPerWeek(chrom, teachers);

Κάθε μία από αυτές τις μεθόδους αξιοποιεί ένα κλάσμα, το οποίο δηλώνει πόσο κοντά βρίσκεται σε μία αποδεκτή λύση. Το καθένα από αυτά πολλαπλασιάζεται με το 1000, για να έχουμε ένα αποδεκτό εύρος από ακεραίους.

Κάθε *χρωμόσωμα* αποτελείται από **nClassesPerGrade * nGrades * nDaysPerWeek * nHoursPerDay** κελιά, όπου κάθε κελί αντιστοιχεί σε μία μέρα για ένα τμήμα, και περιέχει ένα pair μαθήματος και καθηγητή. Από έναν τυχαιοποιημένο αριθμό, επιλέγεται ένα τυχαίο **id** *μάθημα*, και από το επιλεγμένο *μάθημα*, έναν **id** από τους διαθέσιμους *καθηγητές* τους.

Για την διασταύρωση, επιλέγονται 2 τυχαία *χρωμοσώματα*, όσο πιο υψηλό **score** έχουν, τόσο πιο πιθανό είναι να επιλεγθούν. Χωρίζονται τυχαία σε 2 κομμάτια και δημιουργούνται 2 καινούργια *χρωμοσώματα*, όπου το καθένα έχει ένα κομμάτι από κάθε γονιό.

Για την μετάλλαξη, το κάθε *γονίδιο* ενός έχει μία πιθανότητα ίση με το **MUTATION_PROB**, ώστε να επιλεγθεί ένα τυχαίο *μάθημα*, και έναν τυχαίο από τους διαθέσιμους *καθηγητές* για το επιλεγμένο *μάθημα*.

Γίνεται χρήση 64 bit random number generation για την μεγιστοποίηση της τυχαιοποίησης των δεδομένων και της λειτουργίας.

Μέθοδοι

Πειραματιστήκαμε με διάφορες μεθόδους για την ρύθμιση του ρυθμού μετάλλαξης και της συνάρτησης scoring.

Mutation Rate

- Σταθερός ρυθμός
- Μείωση με προκαθορισμένα βήματα
- Γραμμική μείωση
- Σταθερός ρυθμος, με εφαρμογή μόνο σε χρωμοσώματα με fitness κάτω από τον μέσο όρο
- Mutation με βάση το fitness, αύξηση mutation όταν δεν βελτιώνεται ο μέσος όρος του fitness για αρκετά generations

Scoring

- Γραμμικές
- Εκθετικές, όπως 2, 3, 4, 6

Πειράματα

A) Πειράματα με μοναδικό fitness function: satisfy Lesson Hours

* Στο *simpleLessons.json* και *simpleTeachers.json* dataset

A1. Σταθερό Mutation Rate

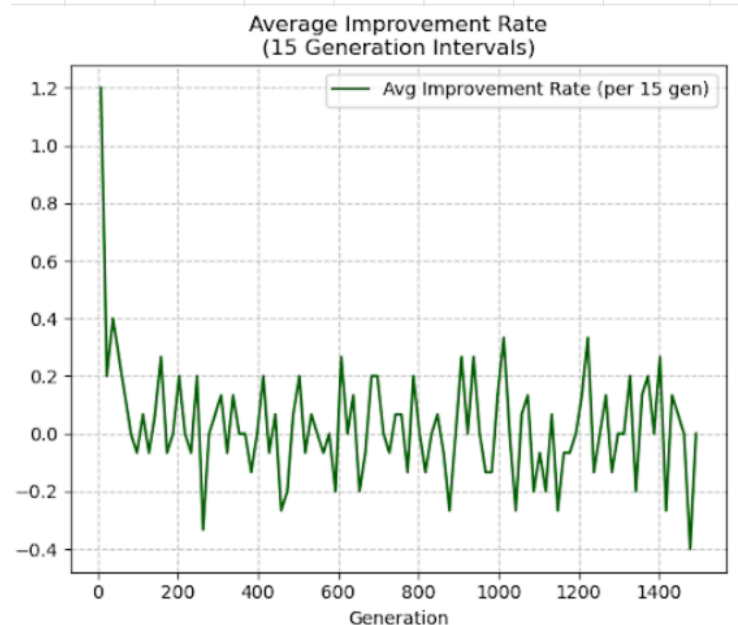
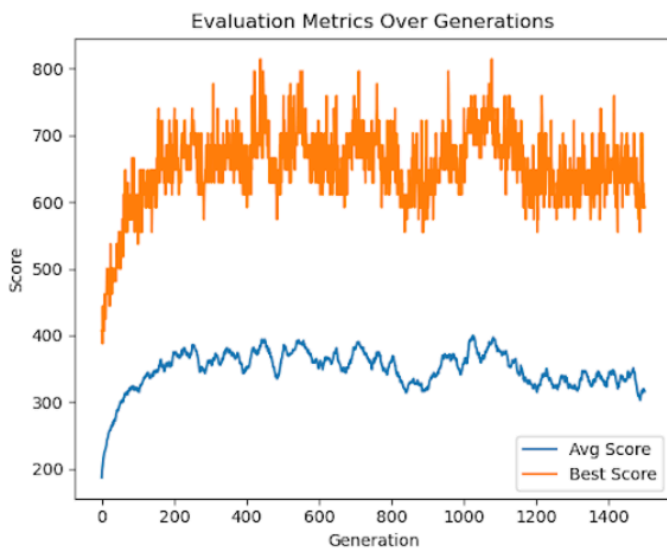
Best Fitness Achieved: 81.4%

Population: 2.000

Generations: 1.500

Σταθερό Mutation Rate: 0.001

Seed: 2358873219



A2 Μεταβαλλόμενο Mutation Rate με βάση την βελτίωση του Fitness

Best Fitness Achieved: 90.7%

Population: 2.000

Generations: 1.500

Αρχικό Mutation Rate: 0.001

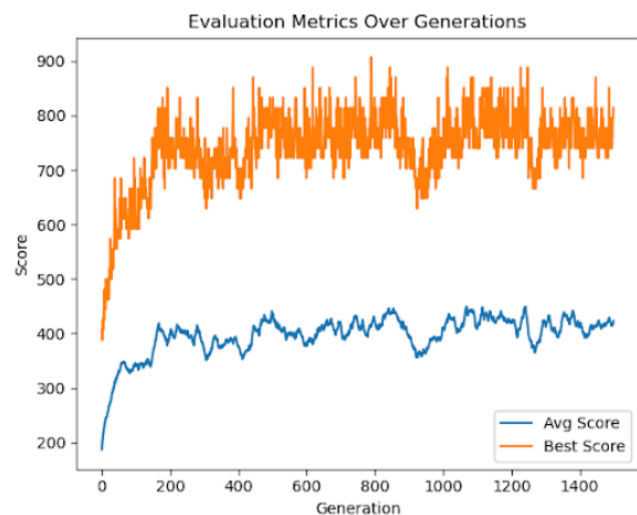
Mutation Rate Range: [0.001, 0.1]

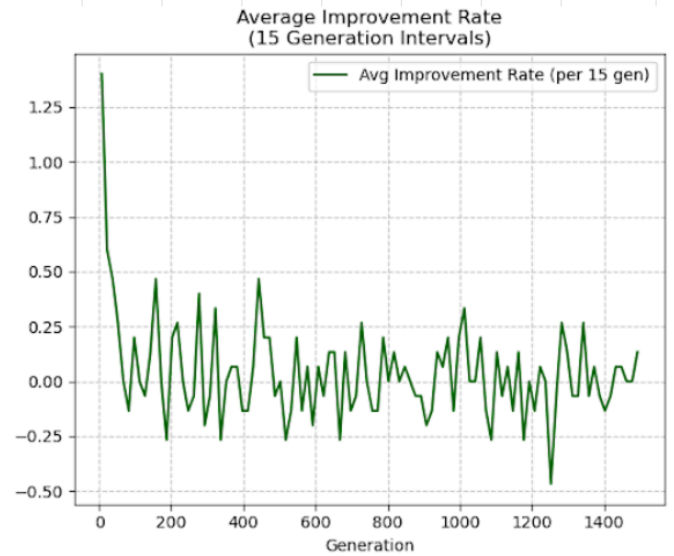
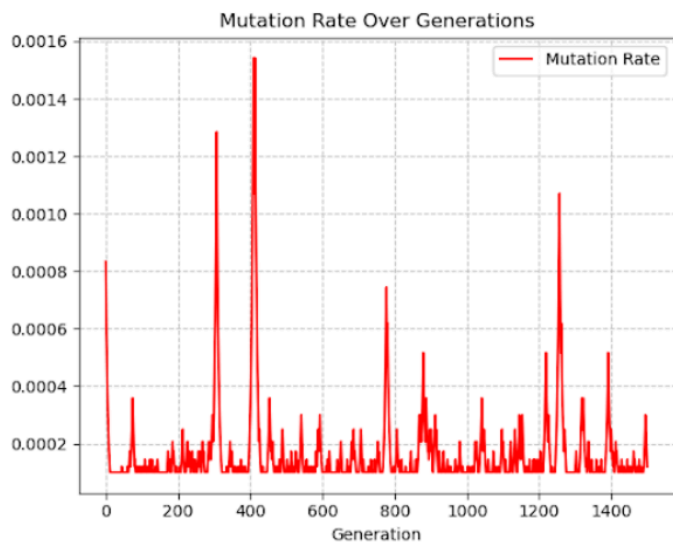
Adjustment Factor: 1.2

Improvement Threshold: 0.2

Generation Threshold: 10

Seed: 2358873219





A3. Σταθερό Mutation Rate, εφαρμοσμένο μόνο σε χρωμοσώματα με fitness κάτω από τον μέσο όρο.

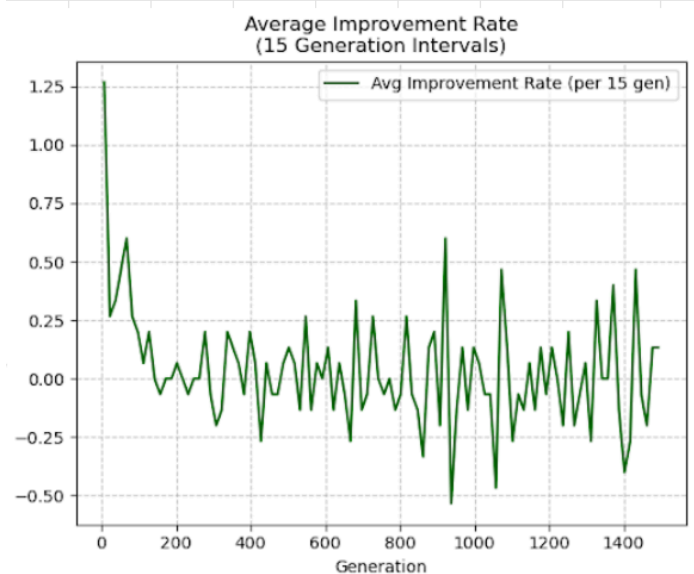
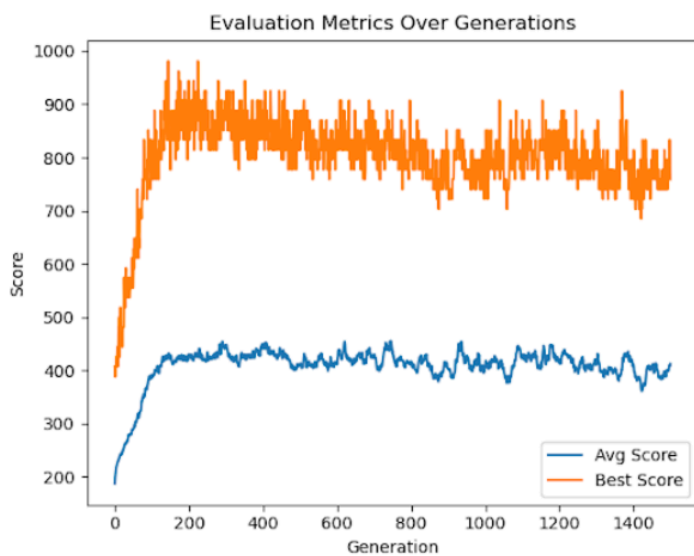
Best Fitness Achieved: 98.1%

Population: 2.000

Generations: 1.500

Σταθερό Mutation Rate: 0.1

Seed: 2358873219



A4. Μεταβλητό mutation rate ανά 50 γενιές

Best Fitness Achieved: 100%

Population: 20.000

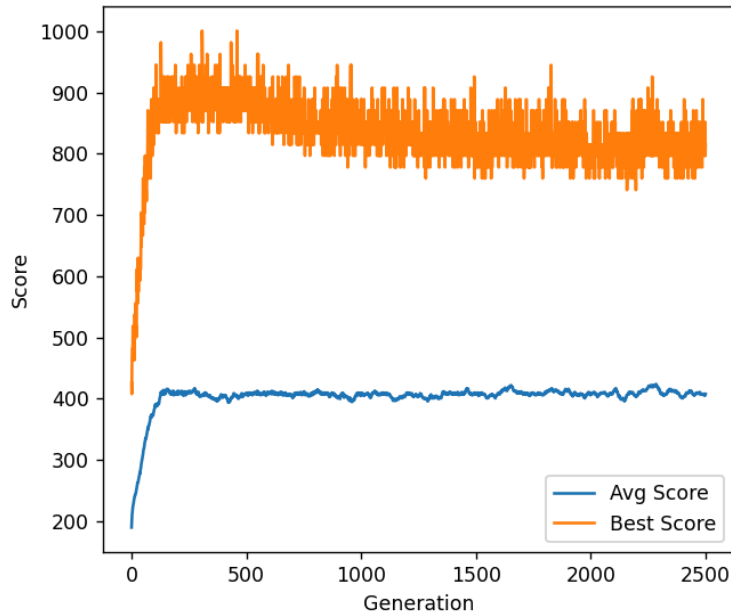
Generations: 2.500

Αρχικό Mutation Rate: 0.2

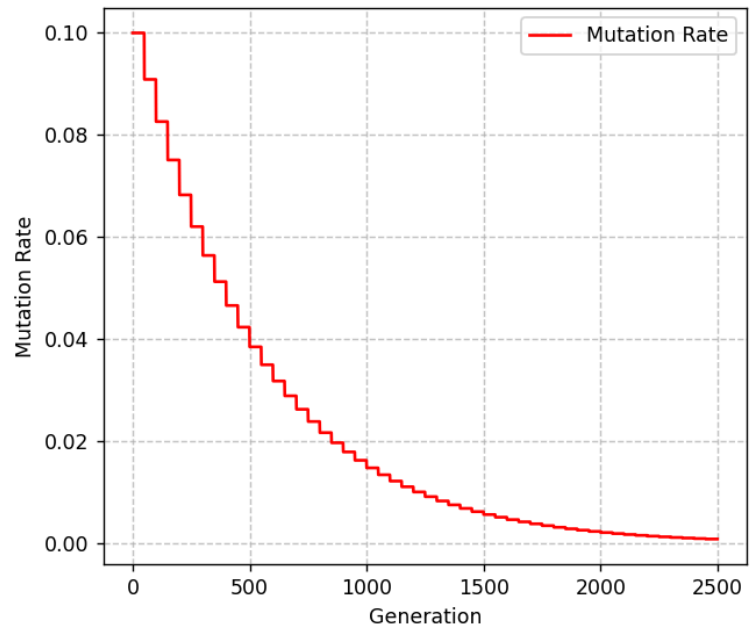
Mutation Decrease: 20%

Seed: 1426592087

Evaluation Metrics Over Generations



Mutation Rate Over Generations



A5. Σύγκριση σταθερού mutation με γραμμικό, τετραγωνισμένο και κυβισμένο score

* Στο *lessons.json* και *teachers.json* dataset

Population: 200

Generations: 400

Mutation Rate: 0.2

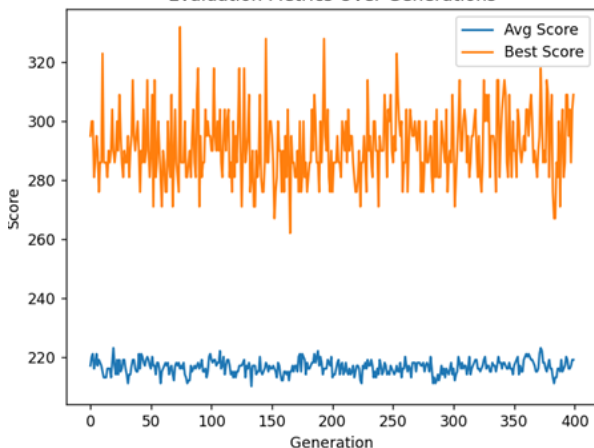
Seed: 1

Όσο πιο υψηλή η δύναμη, τόσο πιο ισχυρή η αύξηση, όμως πέρα από την 5 δύναμη, παρατηρούμε μικρές αυξήσεις ως προς το υπολογιστικό κόστος.

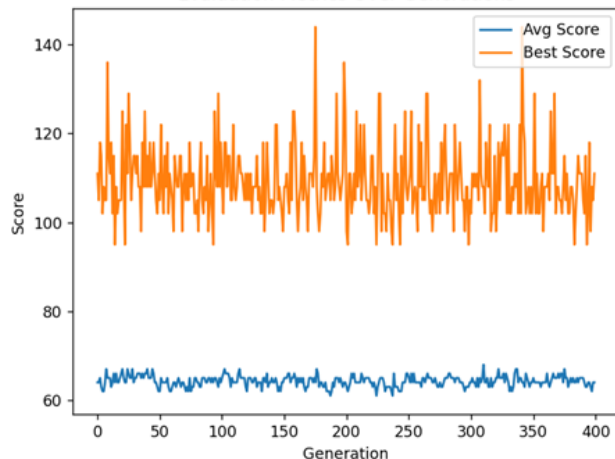
40%

42%

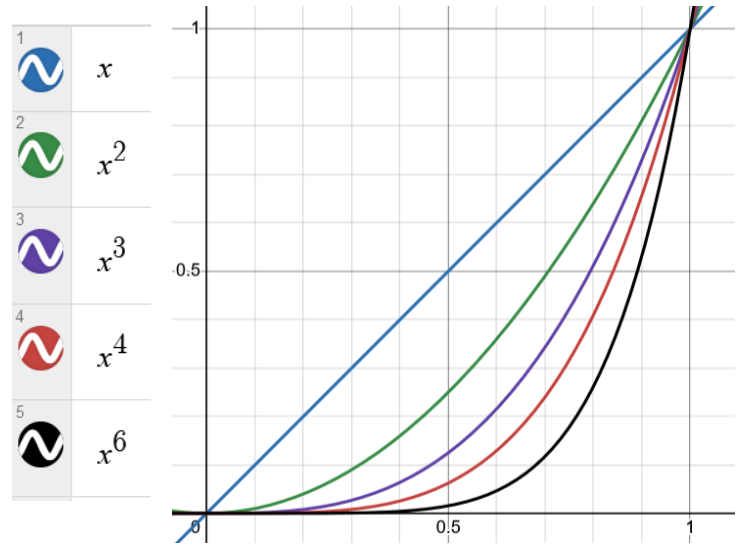
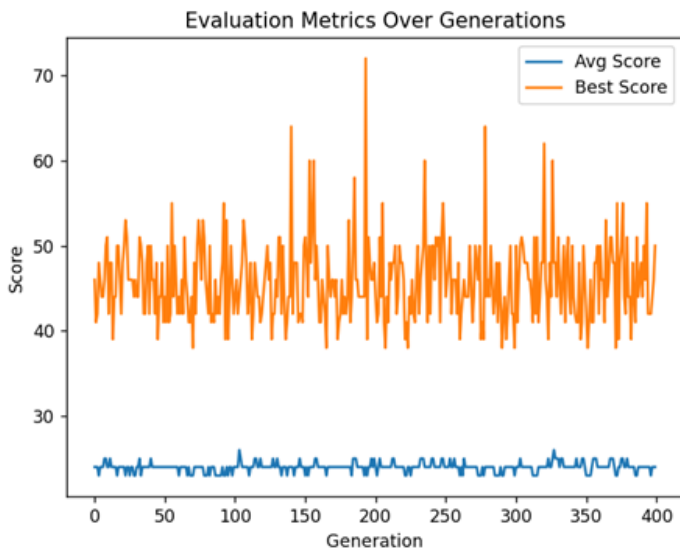
Evaluation Metrics Over Generations



Evaluation Metrics Over Generations



45%



* Επειδή τα αποτελέσματα των scoring functions κυμαίνονται εντός του $[0,1]$, η αύξηση της δύναμης στην οποία υψώνουμε τιμωρεί πιο έντονα τις μικρές τιμές.

A6. Μεταβαλλόμενο mutation rate με step

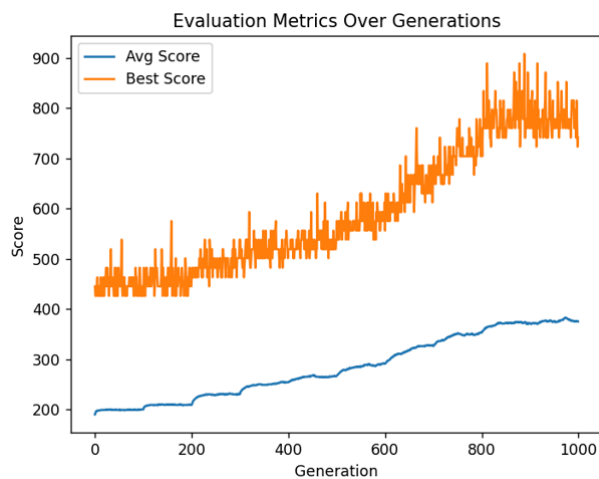
* Στο *lessons.json* και *teachers.json* dataset

Population: 25000

Generations: 1000

Αρχικό Mutation Rate: 0.1

Seed: 413143562



```
case 100:
    MUTATION_PROB = 0.05L;
    break;
case 200:
    MUTATION_PROB = 0.02L;
    break;
case 300:
    MUTATION_PROB = 0.01L;
    break;
case 400:
    MUTATION_PROB = 0.007L;
    break;
case 500:
    MUTATION_PROB = 0.004L;
    break;
case 600:
    MUTATION_PROB = 0.002L;
    break;
case 700:
    MUTATION_PROB = 0.001L;
    break;
case 800:
    MUTATION_PROB = 0.0005L;
    break;
```

B. Πειράματα με όλα τα fitness functions

* Στο *simpleTeachers.json* και *simpleLessons.json* dataset

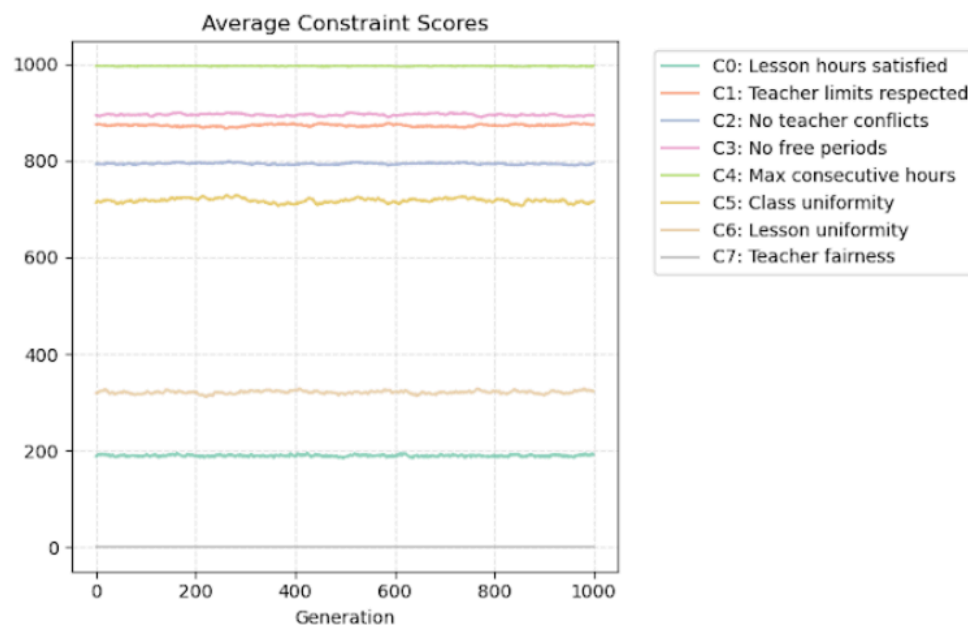
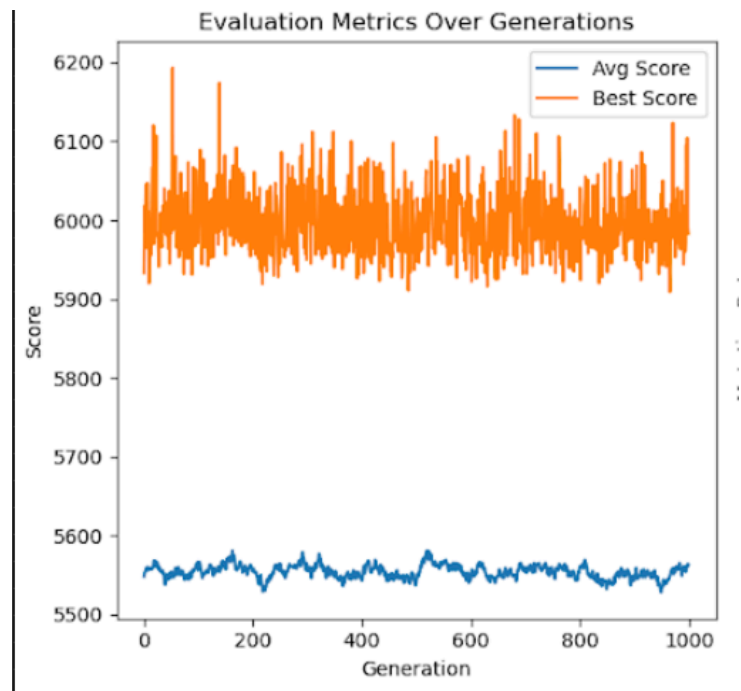
B1. Σταθερό mutation

Best Fitness Achieved: 77.5%

Population: 2.000

Generations: 1.000

Mutation Rate: 0.05



B2. Μεταβαλλόμενο mutation ανά 50 γενιές με γραμμικό score

Best Fitness Achieved: 70.4%

Population: 20.000

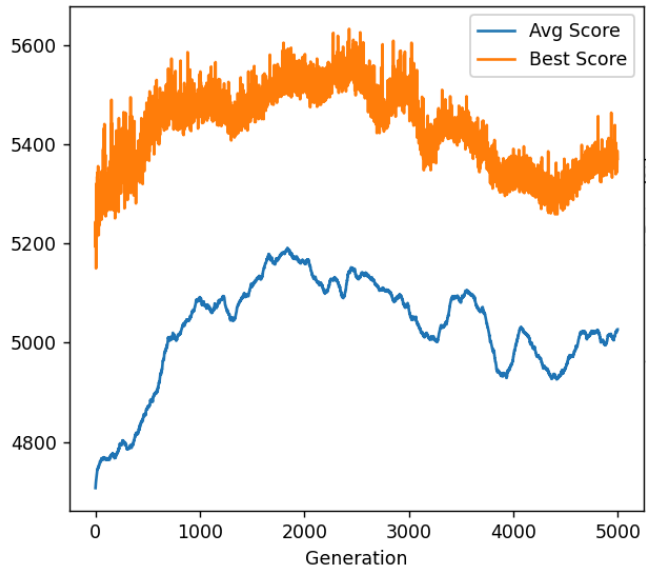
Generations: 5.000

Αρχικό Mutation Rate: 0.1

Minimum Mutation Rate: 0.0001

ADJUSTMENT_FACTOR: 1.2

Evaluation Metrics Over Generations



Mutation Rate Over Generations

