# Vehicle Routing Problem

Emma Krompaščíková (xkromp00)

vedoucí: Ing. Jan Klhůfek



#### Zadanie



- S využitím genetického programování navrhněte způsob řešení vámi zvolené varianty logistického problému capacitated vehicle routing problem (CVRP) můžete uvažovat variantu s jedním depem.
- Pro účely projektu si získejte nebo vhodně vygenerujte logistickou síť, která má charakteristiku
  neorientovaného ohodnoceného grafu, kde hodnota hrany udává vzdálenost mezi dvojicí uzlů a
  hodnota uzlu objednávku, kterou je třeba do místa doručit.
- Graf nejprve rozšiřte do podoby úplného grafu (tak aby mezi všemi dvojicemi uzlů existovala ohodnocená hrana) a následně jej vhodně reprezentujte pro řešení daného problému s využitím flotily N vozidel.
- Uvažujte, že ne všechny uzly reprezentují místa, kam/odkud je potřeba něco dovézt/přivést tuto skutečnost značí nenulová váha přiřazená k jednotlivým uzlům.
- Všechna vozidla začínají cestu výjezdem z depa a do depa se také musejí vrátit.
- Uvažujte pouze případy, kdy je instanci problému možné vyřešit s danou velikostí flotily a počtem objednávek.
- Hledejte řešení, které zajistí doručení všech objednávek a přitom minimalizuje celkovou ujetou vzdálenost.

### Graf a knižnice



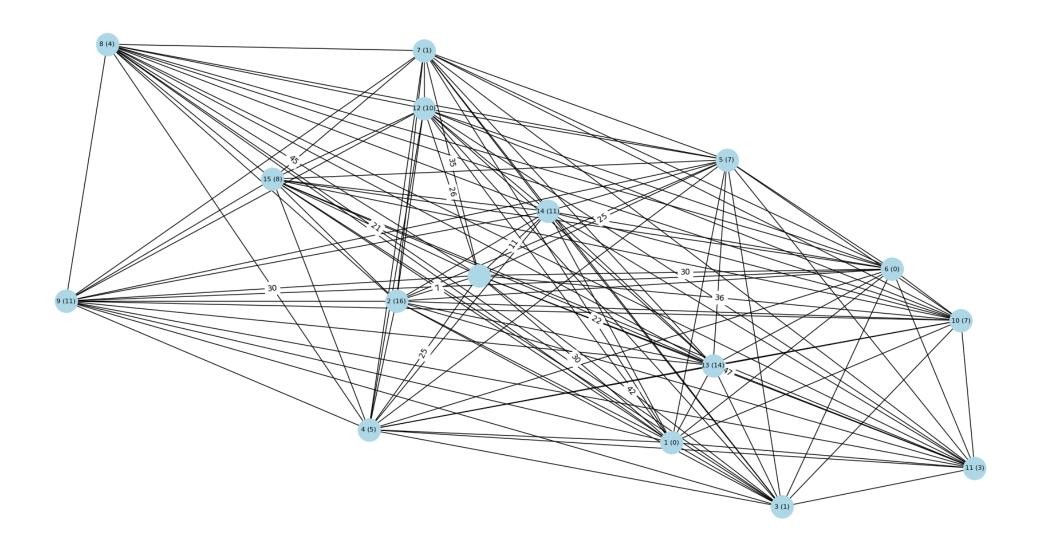
- Python
  - networkx
  - matplotlib.pyplot
  - numpy

#### Prínos – GA, zakódovanie

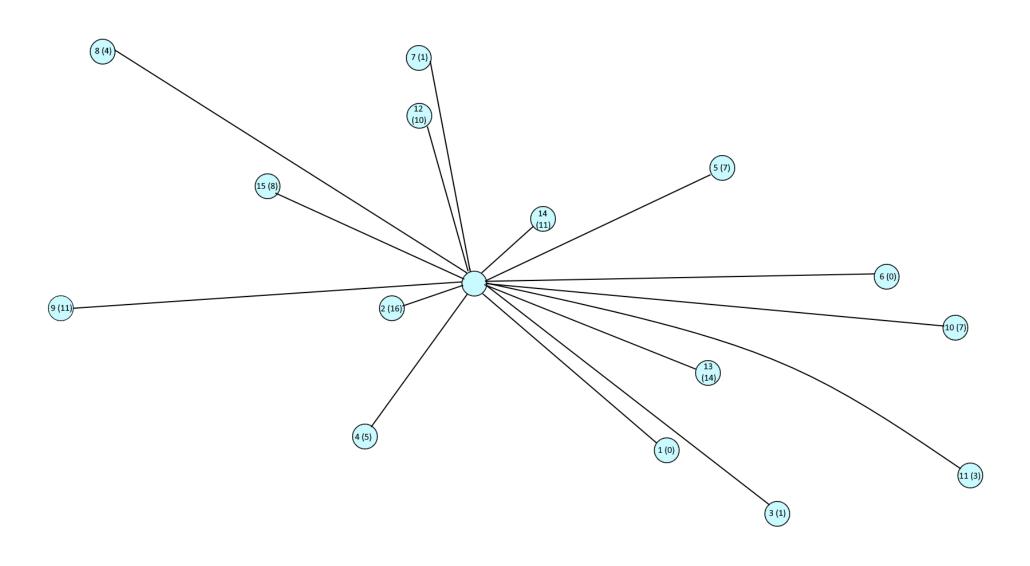


- riešim CVRP
- používam mutovanie, kríženie nie
- 2 typy mutácii
  - zmena poradia uzlov v pláne trasy
    - [2, 3, 4, 6] -> [3, 2, 4, 6]
  - premiestnenie uzlu inému autu kontrola kapacity!
    - [1, 3, 5, 7], [2, 4, 6] -> [1, 3, 5], [2, 4, 6, 7]
- jedinec reprezentuje jednu flotilu
- každé auto je jedným génom
- do novej generácie postupuje po 9tej generácii 25 najlepších jedincov a náhodná polovica zo zvyšku
- pre kapacity miest používam slovník

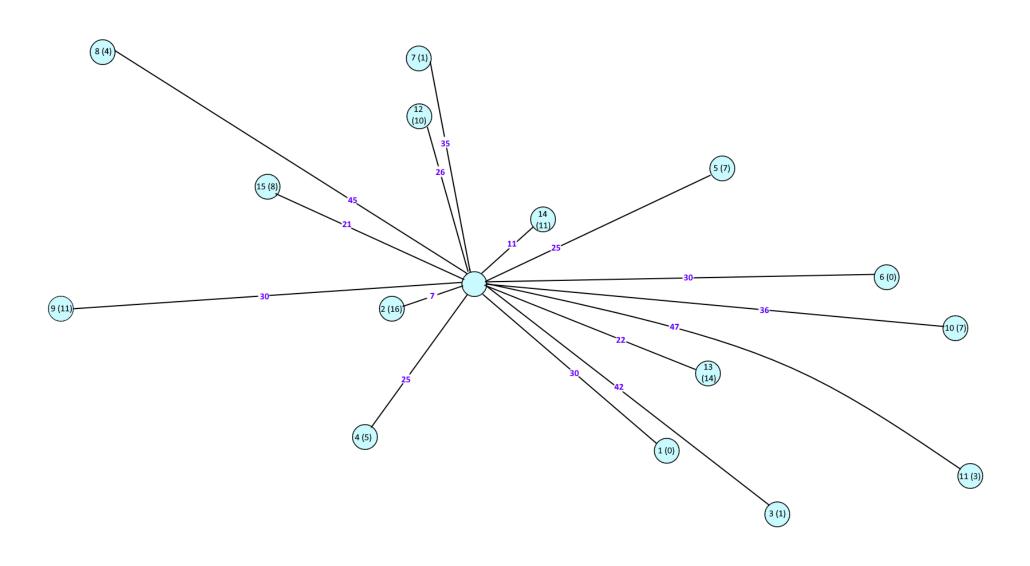




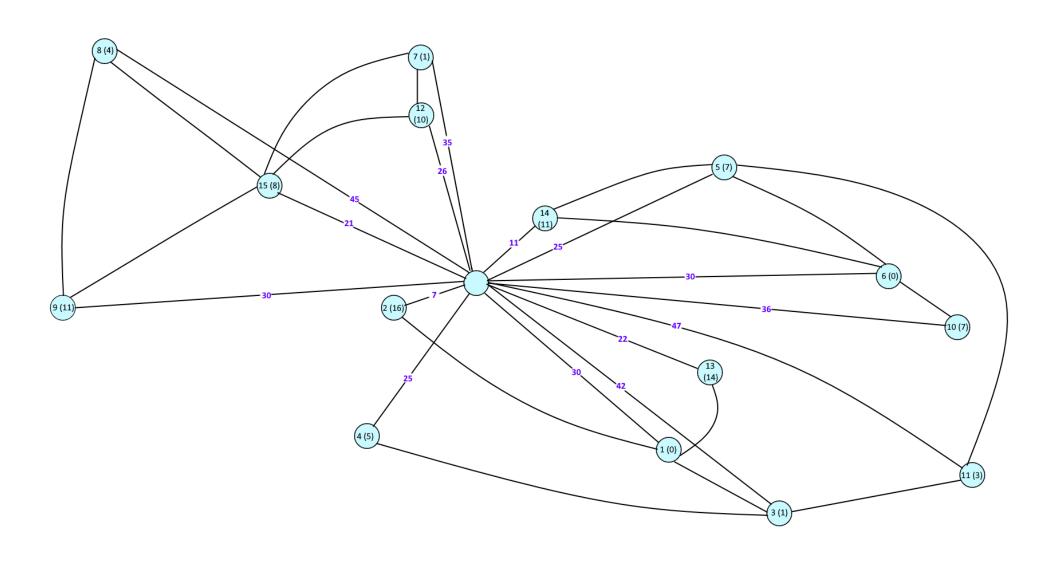




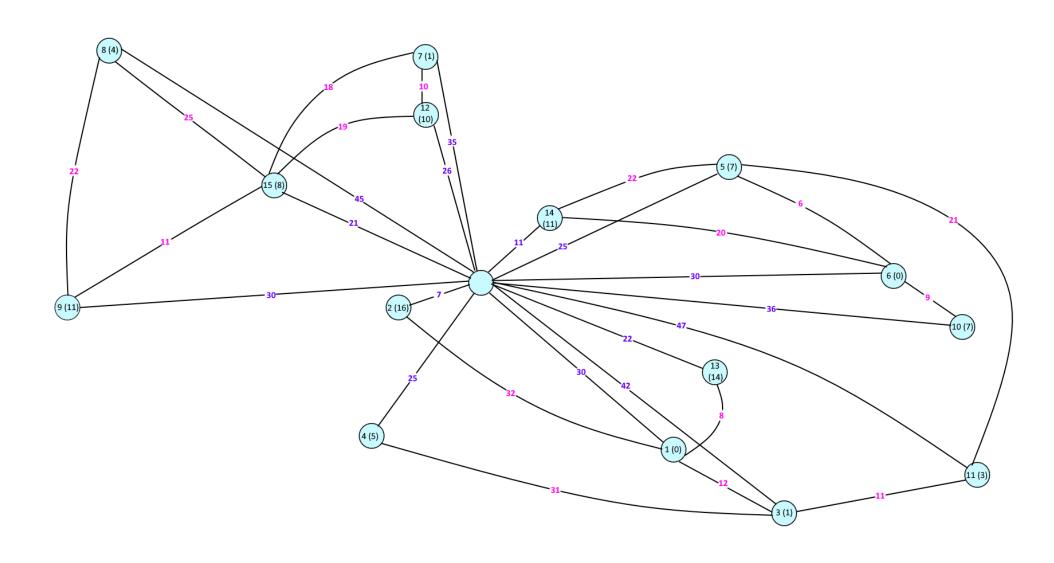










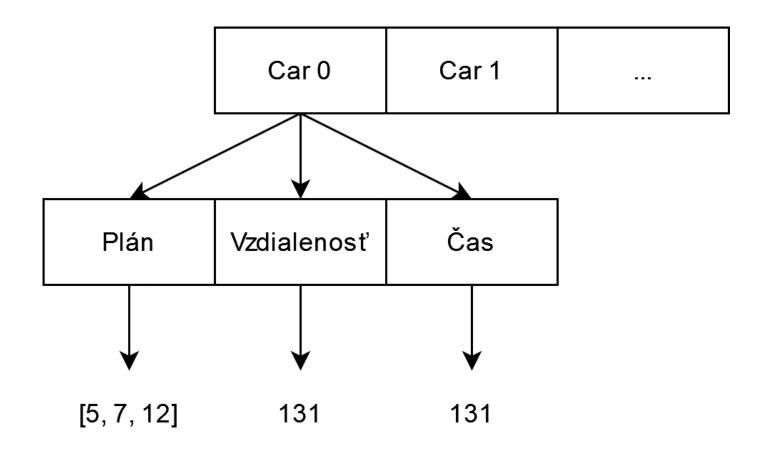


#### Ukážka matice súsednosti



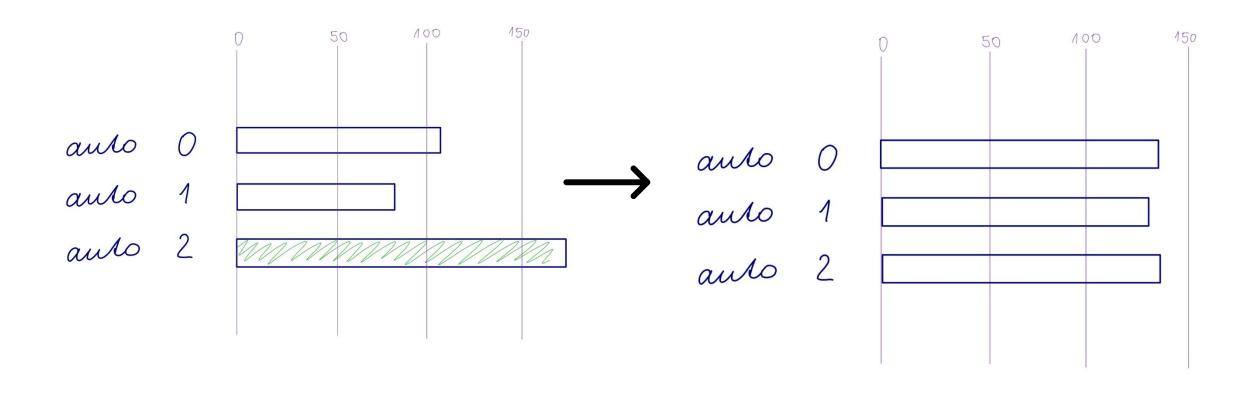
```
[[ 0. 30. 7. 42. 25. 25. 30. 35. 45. 30. 36. 47. 26. 22. 11. 21.]
 [30. 0. 32. 12. 43. 44. 50. 65. 75. 60. 59. 23. 56. 8. 41. 51.]
 [7. 32. 0. 44. 33. 33. 37. 42. 52. 37. 43. 54. 34. 29. 18. 28.]
 [42. 12. 44. 0. 31. 32. 38. 77. 87. 72. 47. 11. 68. 20. 53. 63.]
 [25. 43. 33. 31. 0. 51. 55. 61. 70. 56. 61. 42. 52. 47. 36. 47.]
 [25. 44. 33. 32. 51. 0. 6. 61. 70. 56. 15. 21. 52. 47. 22. 47.]
 [30. 50. 37. 38. 55. 6. 0. 65. 75. 60. 9. 27. 56. 52. 20. 51.]
 [35. 65. 42. 77. 61. 61. 65. 0. 43. 29. 71. 82. 10. 57. 46. 18.]
 [45. 75. 52. 87. 70. 70. 75. 43. 0. 22. 81. 91. 44. 67. 56. 25.]
 [30. 60. 37. 72. 56. 56. 60. 29. 22. 0. 66. 77. 30. 52. 41. 11.]
 [36. 59. 43. 47. 61. 15. 9. 71. 81. 66. 0. 36. 62. 58. 29. 57.]
 [47. 23. 54. 11. 42. 21. 27. 82. 91. 77. 36. 0. 73. 31. 43. 68.]
 [26. 56. 34. 68. 52. 52. 56. 10. 44. 30. 62. 73. 0. 48. 37. 19.]
 [22. 8. 29. 20. 47. 47. 52. 57. 67. 52. 58. 31. 48. 0. 33. 43.]
 [11. 41. 18. 53. 36. 22. 20. 46. 56. 41. 29. 43. 37. 33. 0. 32.]
 [21. 51. 28. 63. 47. 47. 51. 18. 25. 11. 57. 68. 19. 43. 32. 0.]]
```





### Les Casová a vzdialenostná optimalizácia





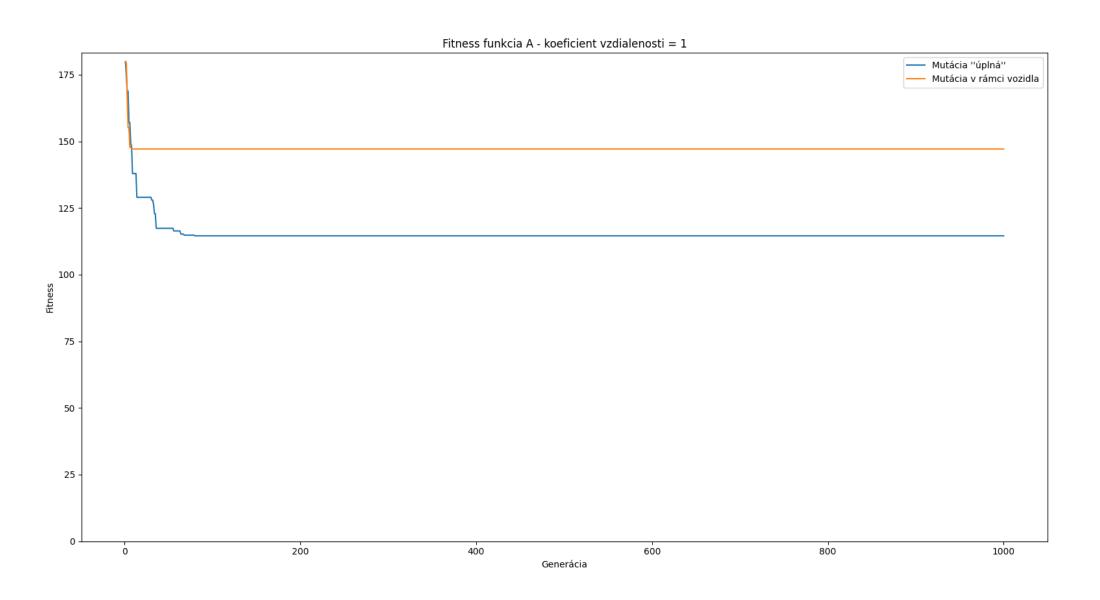
#### Fitness funkcia



fitness = ((COEFICIENT\_DISTANCE\*distance/fleet)+COEFICIENT\_TIME\*time)

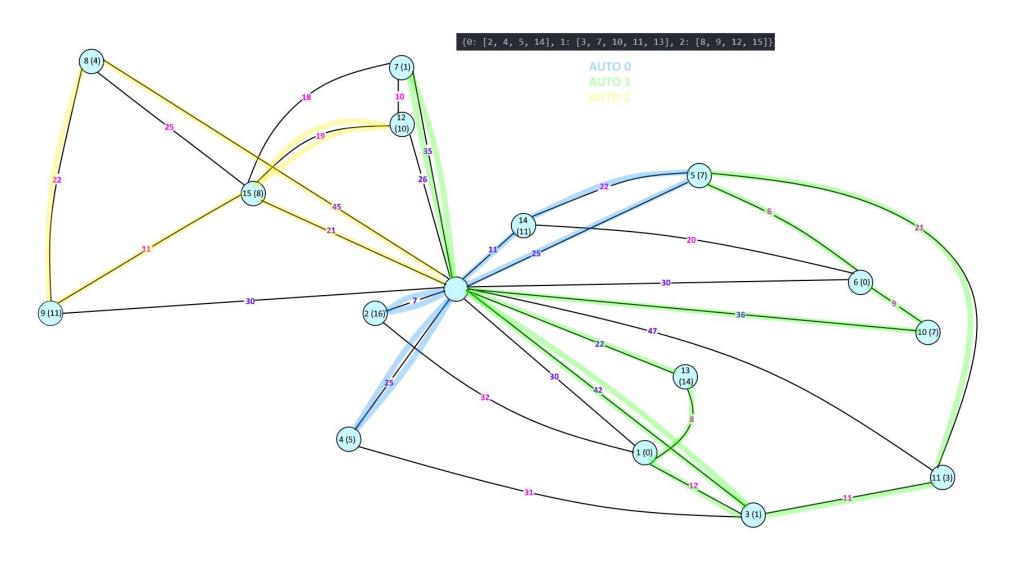
# Fitness optimalizovaná pre vzdialenosť





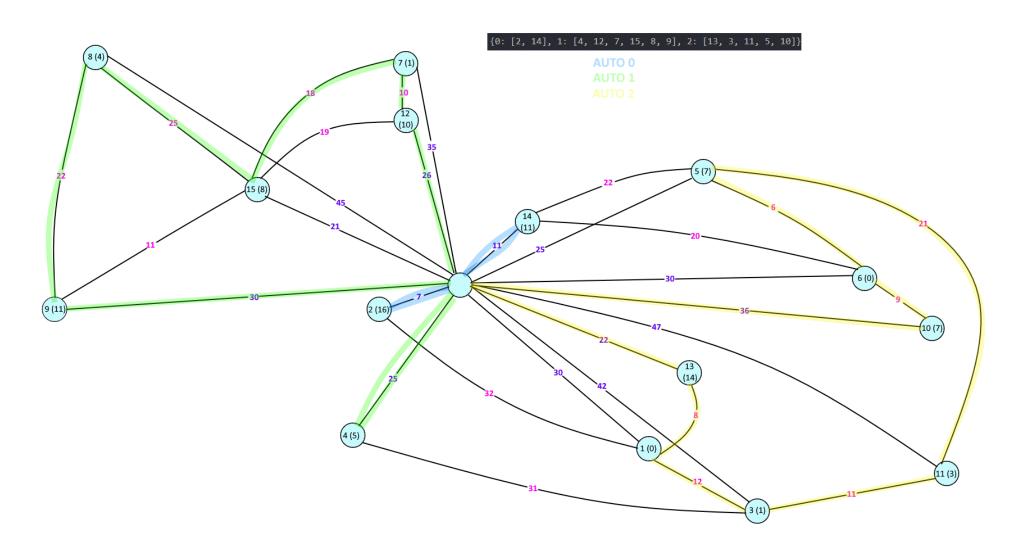
### Fitness optimalizovaná pre vzdialenosť – najlepšia trasa prvej generácie





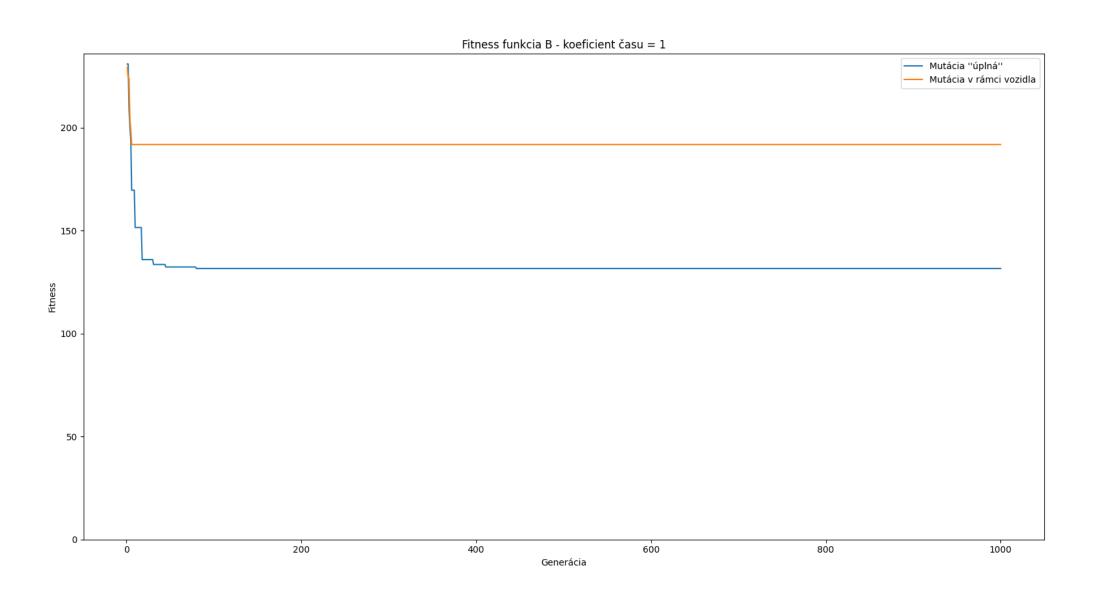
### Fitness optimalizovaná pre vzdialenosť – najlepšia trasa tisícej generácie





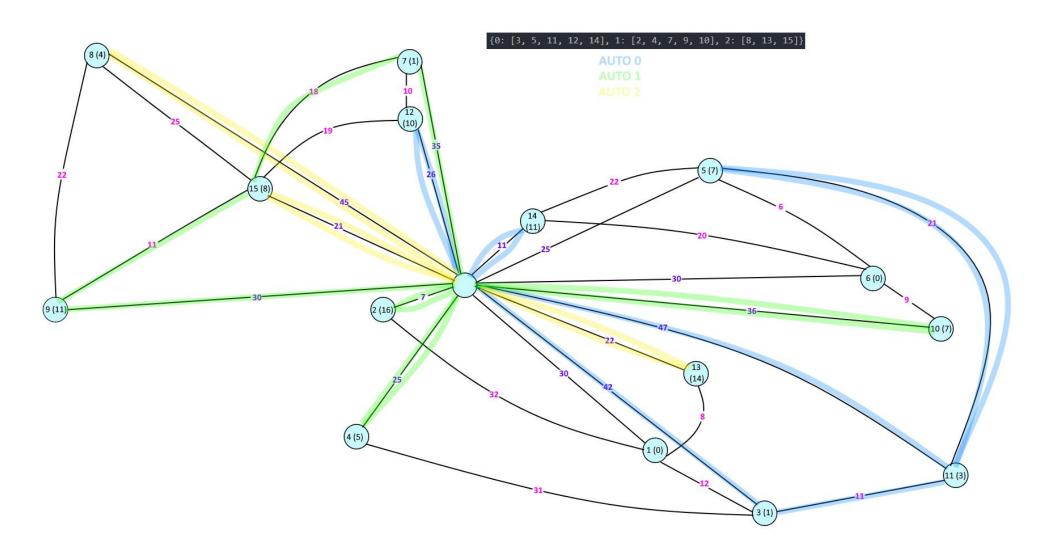
# Fitness optimalizovaná pre čas





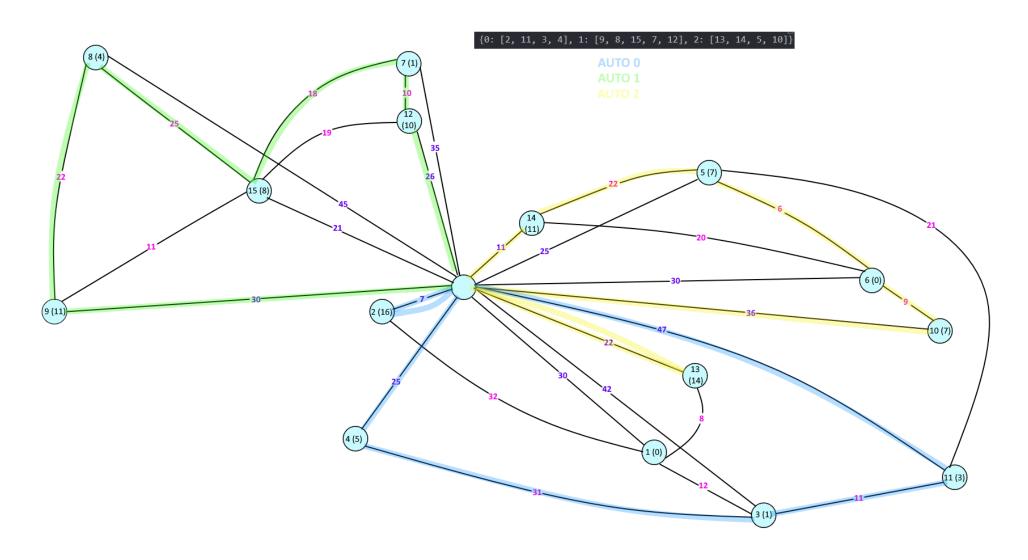
# Fitness optimalizovaná pre čas – najlepšia trasa prvej generácie





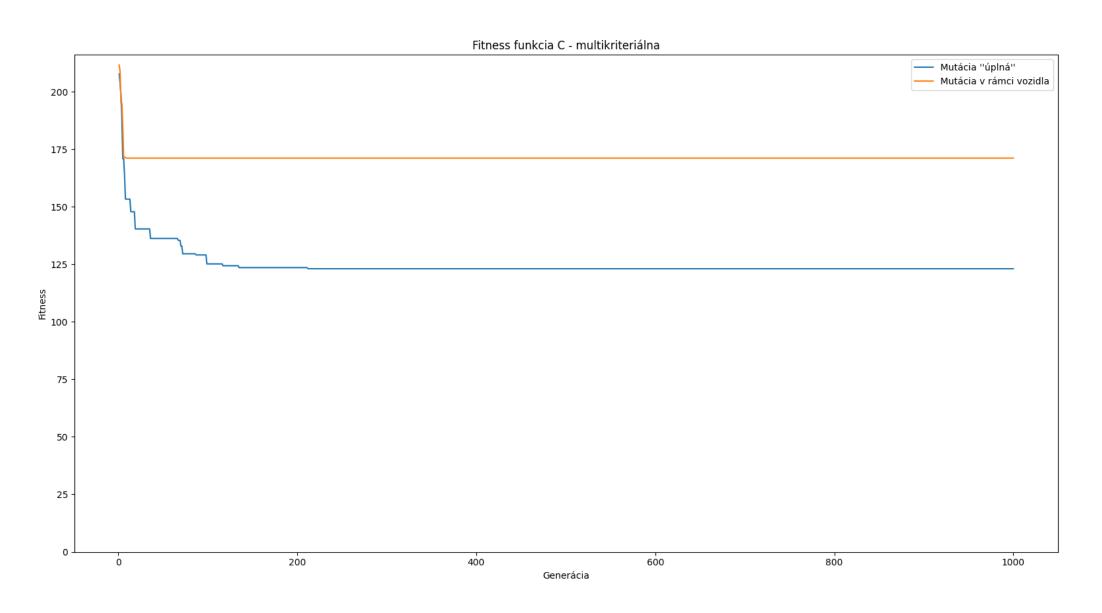
# Fitness optimalizovaná pre čas – najlepšia trasa tisícej generácie





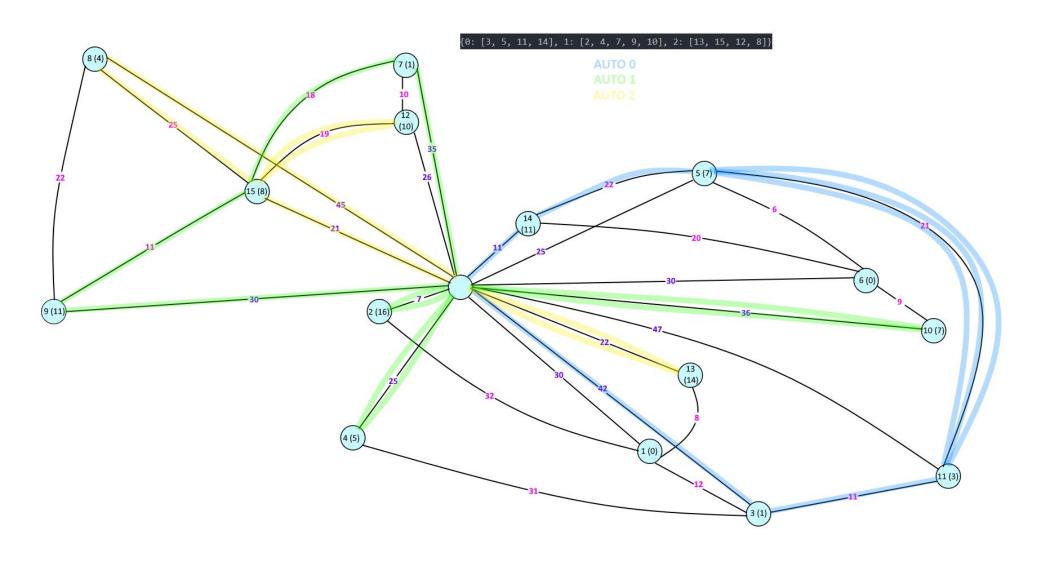
### Multikriteriálna fitness





# Multikriteriálna fitness – najlepšia trasa prvej generácie





# Multikriteriálna fitness – najlepšia trasa tisícej generácie



