

Weak mixed k-metric dimension

Uvod

Najina naloga je bila, da napiševa CLP program za izračun šibke mešane k -metrične dimenzije $wmdim_k(G)$ in določiti $\kappa''(G)$ ter $wmdim_k(G)$ za cikle, polne grafe, dvodelne polne grafe, hiperkocke in kartezične produkte ciklov. S pomočjo tega, sva poskusila uganiti bolj splošne formule za $\kappa''(G)$ in $wmdim_k(G)$.

Nato sva s pomočjo sistematičnega in stohastičnega iskanja (hill-climbing in simulated annealing) iskala grafe za katere je $wmdim_k(G)$ velik oz. majhen.

CLP program

Kot že rečeno sva najprej morala napisati CLP program, ki bo vračal $wmdim_k(G)$. Ker mora najin program izračunati tudi razdalje med vozlišči in povezavami sva zato naprej definirala funkcijo razdalja, ki naredi prav to. Funkcija `razdalja` sprejmetri argumente: `moznost`, `vozlisce` in `G`, kjer je `moznost` podana kot par `(c,a)`, kjer `c` pove ali imamo povezavo ali vozlišče, `a` pa je potem ta povezava oz. vozlišče, do katerega računamo razdaljo. Razdalja od vozlišča do povezave `UV` je definirana kot najkrajša razdalja od vozlišča `vozlisce` do `U` oz. `V`.

```
def razdalja(moznost, vozlisce, G):
    c, a = moznost
    if c == 'e':
        U, V = a
        return min(G.distance(U, vozlisce), G.distance(V, vozlisce))
    else:
        return G.distance(a, vozlisce)
```

CLP program za šibko mešano k -metrično dimenzijo je zelo podobne CLP programu za šibko k -metrično dimenzijo s to izjemo, da moramo pri mešani upoštevati tudi vse povezave. To sva naredila tako, da sva definirala `moznosti` kot seznam povezav in vozlišč in vsako izmed njih poimenovala - da bo funkcija `razdalja` vedela, ali gre za vozlišče ali povezavo (problem bi drugače nastal pri kartezičnih produktih ciklov). Pri samem programu pa sva si pomagala z vgrajeno funkcijo `MixedIntegerLinearProgram` s katero sva potem dobila `wmdim_k` od grafa `G` za nek določen `k`.

```
def CLP_weak_mixed_k_dim(G, k):
    p = MixedIntegerLinearProgram(maximization=False)
    x = p.new_variable(binary=True)

    V = G.vertices()
    E = G.edges(labels=False)

    moznosti = [('v', v) for v in V] + [('e', e) for e in E]

    p.set_objective(sum(x[v] for v in V))

    for a, b in Combinations(moznosti, 2):
        p.add_constraint(
            sum(abs(razdalja(a, v, G) - razdalja(b, v, G)) * x[v] for v in V) >= k
        )

    wmdim_k = p.solve()
    mnozica_S = [v for v in V if p.get_values(x[v]) > 0.5]

    return (wmdim_k, mnozica_S)
```

Sedaj nam za prvi del preostane samo še izračun $\kappa''(G)$. Tega dobimo tako, da pogledamo do katerega `k`

funkcija `CLP_weak_mixed_k_dim` ne dobi napake. Največji tak k je ravno $\kappa''(G)$.

```
def kappa_2_crti(G):
    k = 1
    while True:
        try:
            CLP_weak_mixed_k_dim(G, k)
            k += 1
        except:
            return k - 1
```

Ugotovitve

Po poganjanju kode (glej datoteko `prva_naloga.ipynb`) sva prišla do naslednjih ugotovitev.

Cikli

$$\kappa''(G) = \left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor$$

$$wmdim_1(G) = 3$$

$$wmdim_k(G) = \begin{cases} 2k, & \text{če } n \text{ sod} \\ 2k + 1, & \text{če } n \text{ lih} \end{cases}$$

Polni grafi

$$\kappa''(G) = 1$$

$$wmdim_1(G) = n$$

Dvodelni polni grafi

- Za dvodelne polne grafe za katere je bil m ali n enak 1, je $\kappa''(G) = 1$, $wmdim_k(G)$ je tedaj enak $m \cdot n$. Izjema je dvodelni polni graf, kjer sta m in n enaka 1, tedaj je $\kappa''(G) = 1$, $wmdim_k(G) = 2$, torej $m + n$.
- Za dvodelne polne grafe, za katere m in n nista enaka 1, je $\kappa''(G) = 2$. $wmdim_k(G)$ je za $k = 1$ enak $m + n - 1$, če je m ali n enak 2, v nasprotnem primeru pa je enak $m + n - 2$. Za $k = 2$ je $wmdim_k(G)$ enak $m + n$.

Hiperkocke

$$\kappa''(G) = 2^{n-1}$$

Za $wmdim_k(G)$ žal nisva našla vzorca.

Kartezični produkti ciklov

Pri kartezičnih produktih ciklov je za grafe s k -jem enakim $\kappa''(G)$

$$wmdim_k(G) = m \cdot n.$$

Za ostale k nisva znala določiti splošne formule za $wmdim_k(G)$.

Če gledamo kartezični produkt ciklov C_m in C_n , velikosti m in n pa je $\kappa''(G)$ definiran s pomočjo:

$$a = \max\{m, n\} \quad \text{in} \quad b = \min\{m, n\}$$

- če je a sod:

$$\kappa''(G) = \begin{cases} \left(\left\lfloor \frac{b}{a} \right\rfloor + 1\right) \cdot a, & b \text{ lih} \\ \left\lfloor \frac{b}{2} \right\rfloor \cdot a, & b \text{ sod} \end{cases}$$

- če je a lih:

$$\kappa''(G) = \begin{cases} a \cdot \left\lfloor \frac{b}{2} \right\rfloor - \left\lfloor \frac{b}{2} \right\rfloor, & b \text{ sod} \\ \left(\left\lfloor \frac{b}{a} \right\rfloor + 1\right) \cdot a, & b \text{ lih} \end{cases}$$

- če sta m in n enaka:

$$\kappa''(G) = \left\lfloor \frac{m}{2} \right\rfloor \cdot m$$

Grafi z malim $wmdim_k(G)$

Za iskanje grafov z malim, torej 1, 2 ali 3, $wmdim_k(G)$ sva napisala kodo, ki jih bo generirala s pomočjo funkcije `nauty_geng`.

```
def poiisci_grafe_z_wmdim_k_n(od, do, n):
    for i in range(od, do + 1):
        print(f'Povezani grafi na {i} vozliščih z wmdim_k(G) = {n}:')
        for G in graphs.nauty_geng(f'{i} -c'):
            kappa_2crti = kappa_2_crti(G)
            for k in range(1, kappa_2crti + 1):
                wmdim_k, _ = CLP_weak_k_dim(G, k)
                if wmdim_k == n:
                    G.show()
```

Funkcija `poiisci_grafe_z_wmdim_k_n(od, do, n)` vrača grafe (slike) od velikosti `od` do vključno velikosti `do`. Za vsakega od njih pri vsakem `k` preveri, ali je slučajno $wmdim_k == n$ in če se to zgodi, ga vrne.

$$wmdim_k(G) = 1$$

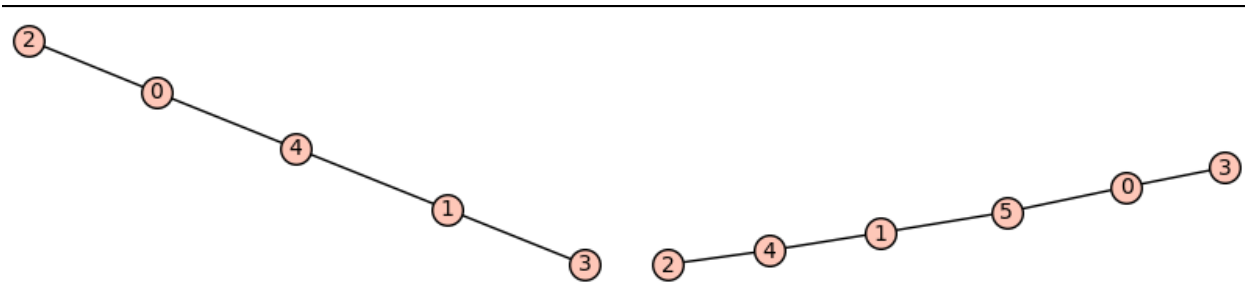
Takih grafov, glede na najine rezultate ni. Sklepava, da pride do tega, ker je do nekega vozlišča in tiste povezave enaka razdalja. Zaradi tega bo

$$\Delta_S(a, b) = \sum_{s \in S} |d(s, a) - d(s, b)| = 0,$$

kjer je $S \subseteq V(G)$, $a, b \in V(G) \cup E(G)$.

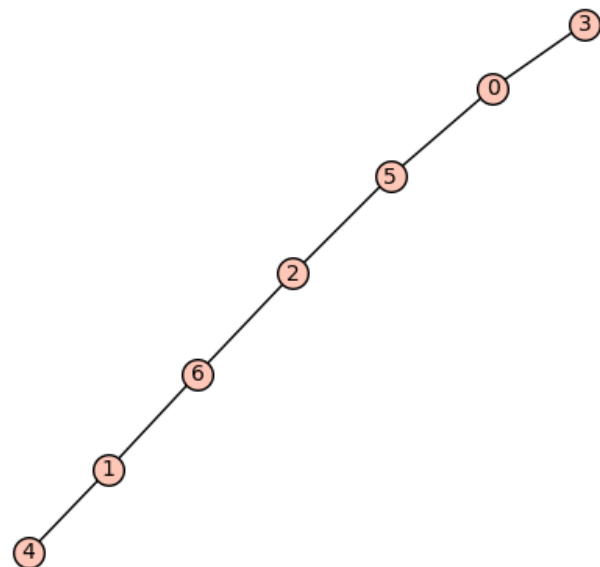
$$wmdim_k(G) = 2$$

Rezultat tega so poti. Spodaj so prikazani nekateri rezultati.

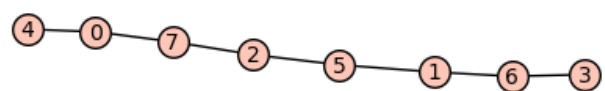


Slika 1: Graf na petih vozliščih

Slika 2: Graf na šestih vozliščih



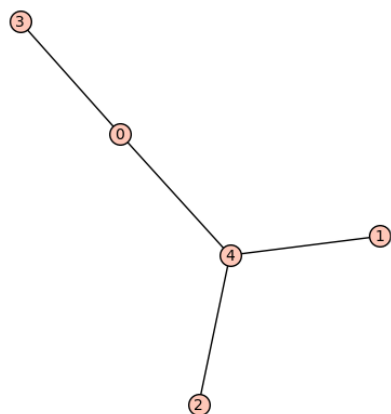
Slika 3: Graf na sedmih vozliščih



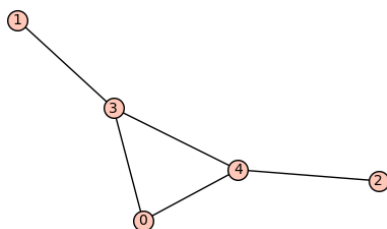
Slika 4: Graf na osmih vozliščih

$$wmdim_k(G) = 3$$

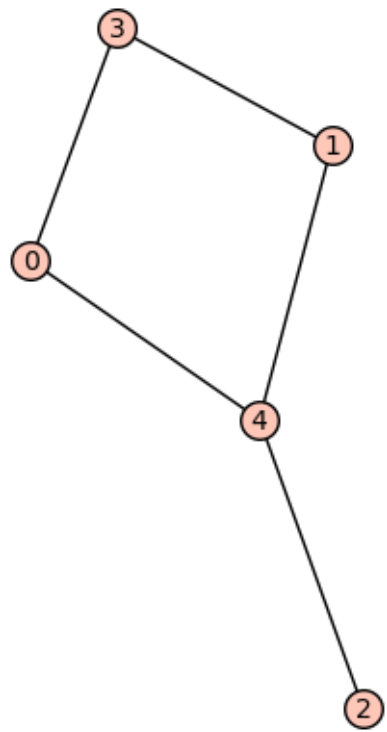
Grafov, ki imajo $wmdim_k(G) = 3$ je zelo veliko. Tukaj bi podala slike za grafe na petih vozliščih. Grafi na več kot petih vozliščih se nahajajo v datoteki “**druga_naloga.ipynb**”. Vidimo lahko, da se med rezultati pojavijo tako grafi z vsaj enim ciklom, kot tudi drevesa.



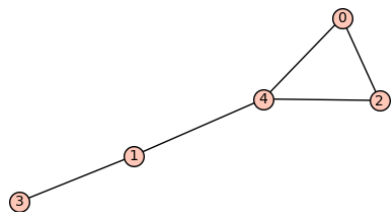
Slika 5



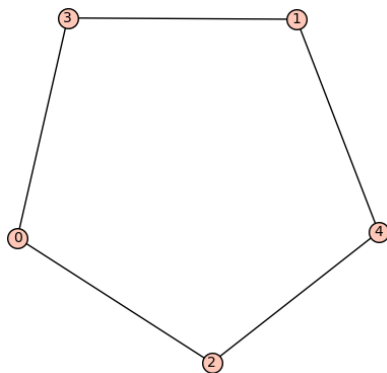
Slika 6



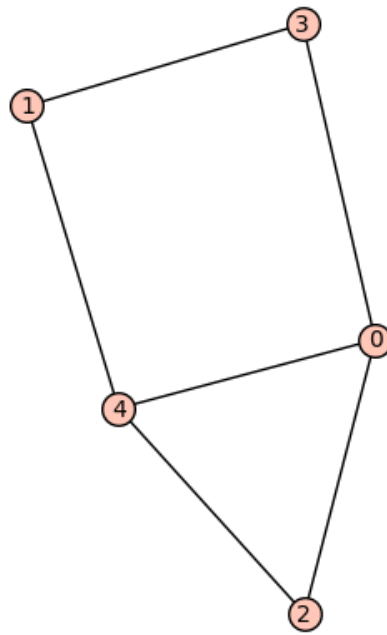
Slika 7



Slika 8



Slika 9



Slika 10

Grafi z velikim $wmdim_k(G)$

Podobno kot za manjše $wmdim_k(G)$ sva napisala tudi funkcijo za večje, torej

```
def poisci_grafe_z_wmdim_k_n_minus_k(od, do, k):
    for i in range(od, do + 1):
```

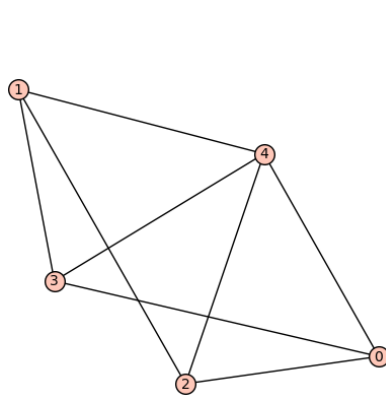
```

print(f'Povezani grafi na {i} vozlišcih z wmdim_k(G) = {i-k}:')
for G in graphs.nauty_geng(f'{i} -c'):
    kappa_2crti = kappa_2crti(G)
    for k in range(1, kappa_2crti + 1):
        wmdim_k, _ = CLP_weak_k_dim(G, k)
        if wmdim_k == i - k:
            G.show()

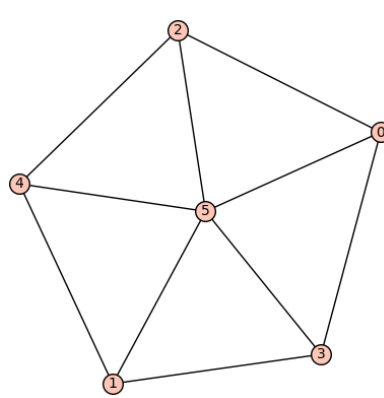
```

$$wmdim_k(G) = n - 2$$

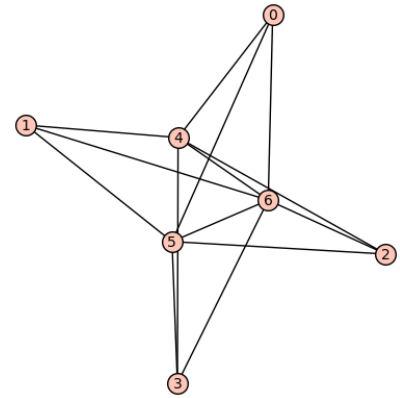
Taki grafi imajo po veliki večini vsaj en cikel ali pa so drevesa z $n - 1$ listi.



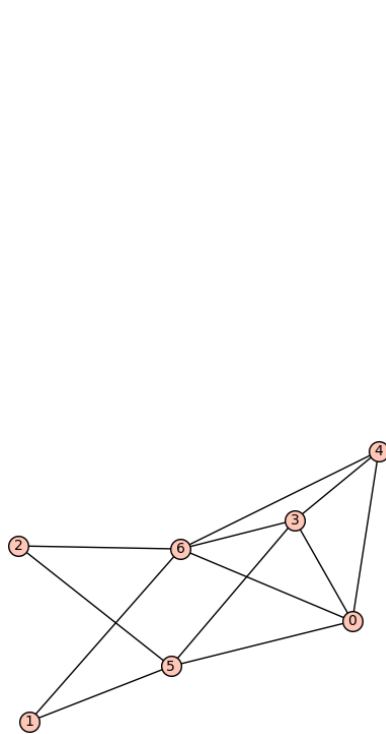
Slika 11



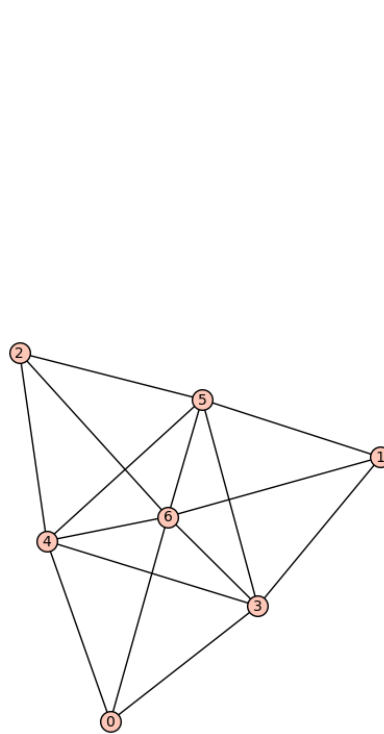
Slika 12



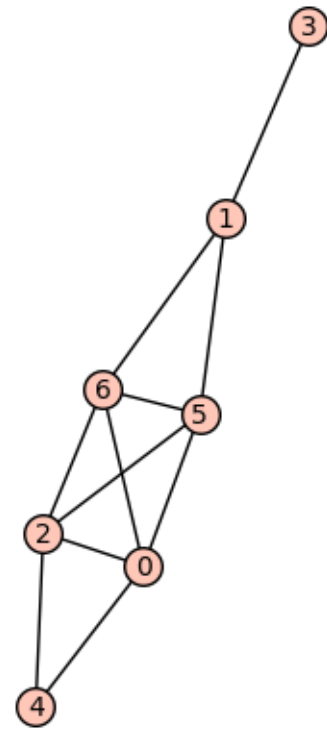
Slika 13



Slika 14



Slika 15

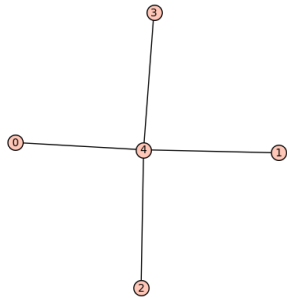


Slika 16

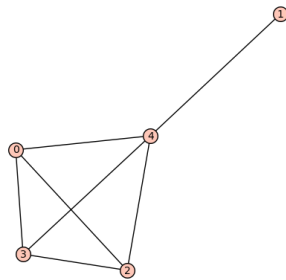
Več rezultatov se nahaja v datoteki **druga_naloga2.ipynb**.

$$wmdim_k(G) = n - 1$$

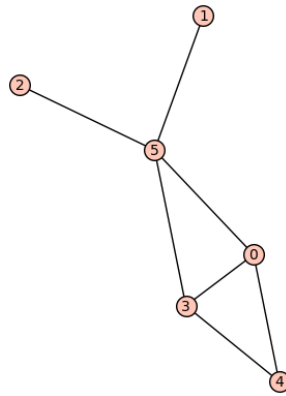
Podobno kot gor tudi tukaj dobimo grafe, ki imajo vsaj en cikel ali pa drevo z $n - 1$ listi.



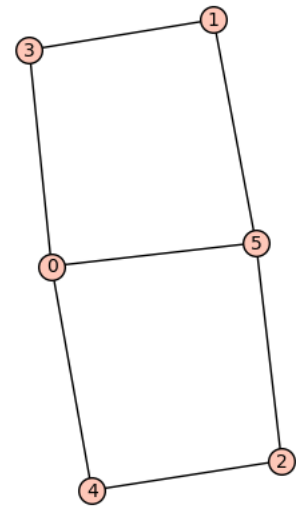
Slika 17



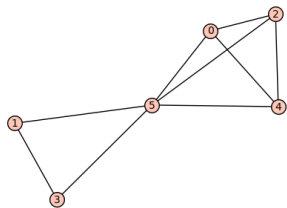
Slika 18



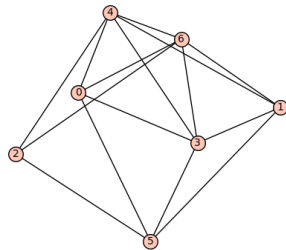
Slika 19



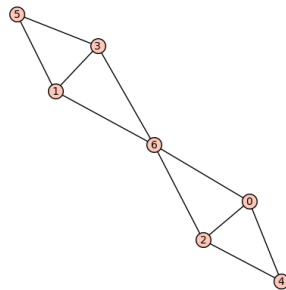
Slika 20



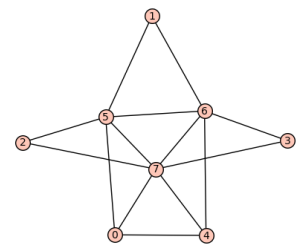
Slika 21



Slika 22



Slika 23

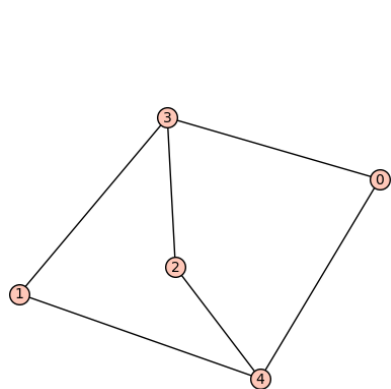


Slika 24

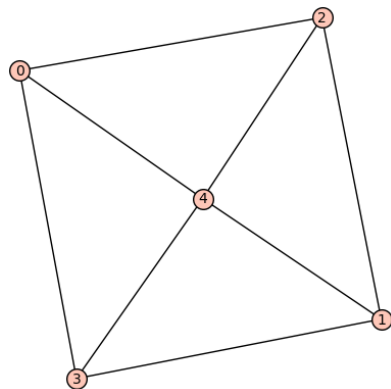
Več rezultatov se nahaja v datoteki **druga_naloga3.ipynb**.

$$wmdim_k(G) = n$$

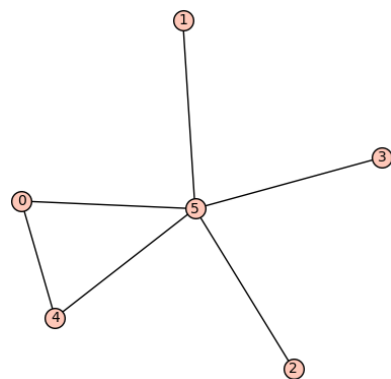
Tudi tu dobimo grafe z vsaj enim ciklom ali pa drevesa z $n - 1$ listi.



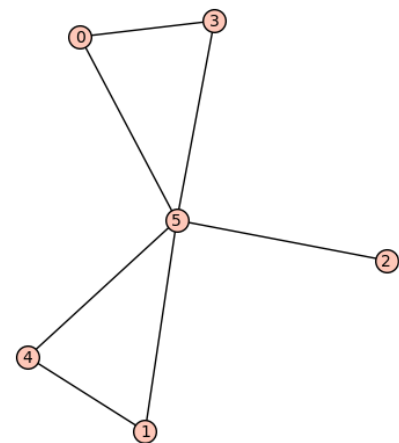
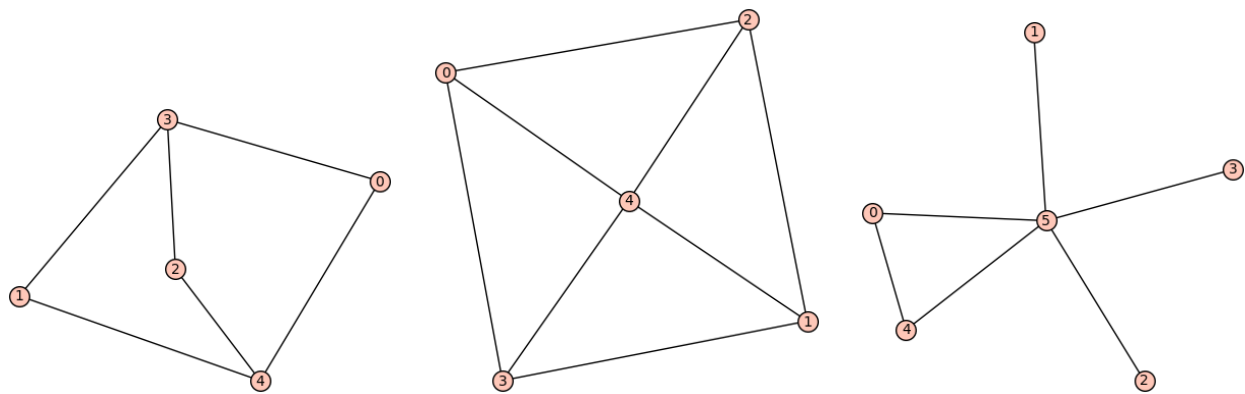
Slika 25



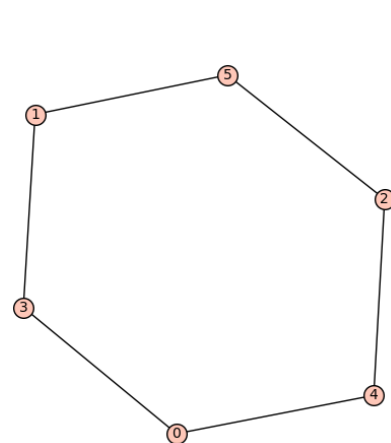
Slika 26



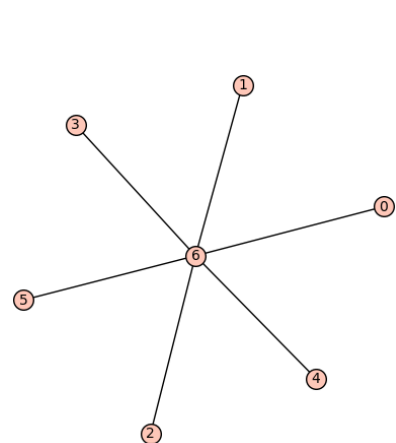
Slika 27



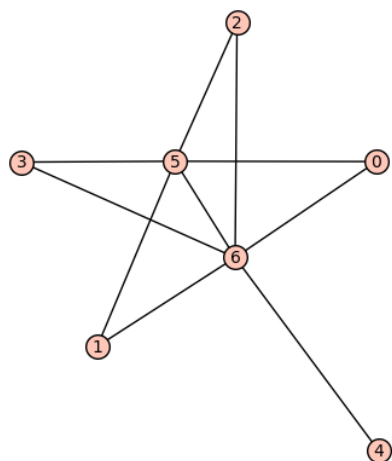
Slika 28



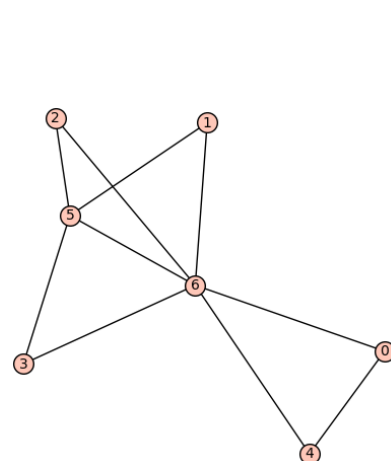
Slika 29



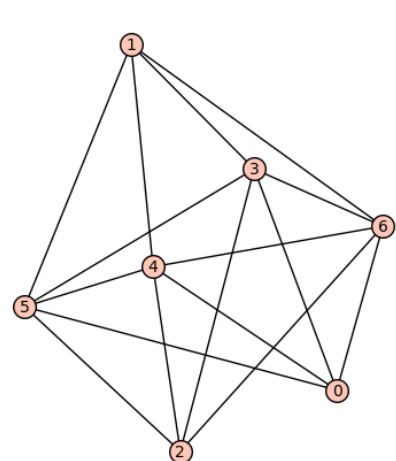
Slika 30



Slika 31



Slika 32



Slika 33

Več rezultatov se nahaja v datoteki **druga_naloga4.ipynb**.

Opazimo lahko, da se nekateri grafi (npr. C_6) pojavijo tako pri $n - 1$, kot tudi pri $n - 2$ in n , kar pomeni, da pri različnih k doseže $wmdim_k(G)$ vse tri vrednosti.

Stohastično iskanje $wmdim_k(G)$ za velike grafe

```
def generate_random_connected_graph(n, p):  
    while True:  
        G = graphs.RandomGNP(n, p)  
        if G.is_connected():  
            return G  
  
def simulated_annealing(n, k, target_wmdim, max_iterations=1000,  
    initial_temp=10, cooling_rate=0.95):  
  
    current_graph = generate_random_connected_graph(n, random.uniform(0.2, 0.8))  
    current_temp = initial_temp  
  
    def objective(graph):  
        try:  
            wmdim_k, _ = CLP_weak_mixed_k_dim(graph, k)  
            return abs(wmdim_k - target_wmdim), wmdim_k  
        except (ValueError, MIPSolverException):  
            return float('inf'), None  
  
    current_cost, current_wmdim = objective(current_graph)  
    best_graph = current_graph  
    best_cost = current_cost  
    best_wmdim = current_wmdim  
  
    none_count = 0  
  
    for iteration in range(max_iterations):  
        if none_count >= 20:  
            print("Regenerating graph due to 20 consecutive None values for current_wmdim.")  
            current_graph = generate_new_graph()  
            current_cost, current_wmdim = objective(current_graph)  
            none_count = 0  
  
        new_graph = current_graph.copy()  
        if random.random() < 0.5:  
            u, v = random.sample(range(n), 2)  
            if not new_graph.has_edge(u, v):  
                new_graph.add_edge(u, v)  
        else:  
            if new_graph.size() > n - 1:  
                u, v = random.choice(new_graph.edges(labels=False))  
                new_graph.delete_edge(u, v)  
  
        if not new_graph.is_connected():  
            continue  
  
        new_cost, new_wmdim = objective(new_graph)  
  
        if new_wmdim is None:  
            none_count += 1  
        else:  
            none_count = 0
```

```

if new_cost < current_cost or random.random() <
    math.exp((current_cost - new_cost) / current_temp):

    current_graph = new_graph
    current_cost = new_cost
    current_wmdim = new_wmdim
    if current_cost < best_cost:
        best_graph = current_graph
        best_cost = current_cost
        best_wmdim = current_wmdim

current_temp *= cooling_rate
print(f"Iteration {iteration + 1}:
      Current wmdim_k = {current_wmdim}, Best wmdim_k = {best_wmdim}")

if best_cost == 0:
    break

return best_graph, best_wmdim

```

Za iskanje velikih grafov z majhnim `wmdim_k` (3), oziroma velikim `wmdim_k` ($n - 2$, $n - 1$, n) sva uporabila stohastično iskanje, in sicer sva implimentirala funkcijo `simulated_annealing`. Simulirano ohlajanje je optimizacijska metoda, ki se uporablja za iskanje globalnega optimuma funkcije v velikem prostoru rešitev. Najina koda implementira algoritem simuliranega ohlajanja za iskanje grafa, katerega šibko mešana k -dimenzija (`wmdim_k`), se čim bolj približa ciljni vrednosti (`target_wmdim`). Algoritem postopoma prilagaja strukturo grafa, da bi minimiziral razliko med trenutno in ciljno vrednostjo. Obenem pa dopušča tudi "slabše" rešitve, kar preprečuje, da bi algoritem obtičal v lokalnih minimumih.

Parametri funkcije `simulated_annealing`: - **n**: Število vozlišč grafa. - **k**: Dimenzija k , za katero se računa `wmdim_k`. - **target_wmdim**: Ciljna vrednost `wmdim_k`, ki jo želimo doseči. - **max_iterations**: Največje število iteracij algoritma. - **initial_temp**: Začetna temperatura. - **cooling_rate**: Faktor, s katerim se na vsakem koraku zmanjša temperatura.

Na začetku koda generira naključni povezani graf s pomočjo funkcije `generate_random_connected_graph`, ki sprejme parametre **n**, torej število vozlišč grafa in **p**, ki predstavlja verjetnost povezave med vozlišči. S tem se zagotovi, da je začetni graf povezan, saj nepovezani grafi niso primerni za izračun `wmdim_k`.

Ciljna funkcija `objective` izračuna razdaljo med trenutno vrednostjo `wmdim_k` grafa in ciljno vrednostjo `target_wmdim_k`. Če izračun `wmdim_k` ni mogoč (generiran graf je "preredek" za smiselno izračunavanje `wmdim_k` oziroma je parameter **k** prevelik glede na strukturo grafa), funkcija vrne vrednost `None`.

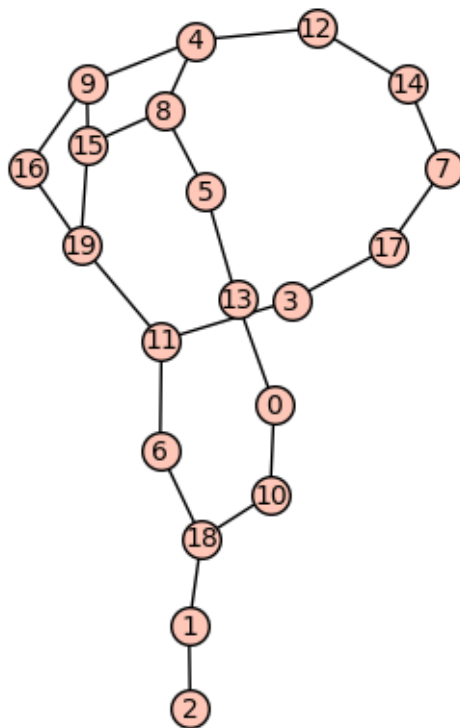
V glavnem delu koda `simulated_annealing` na vsakem koraku ustvari novo različico trenutnega grafa, na način, da z verjetnostjo 0.5 doda novo povezavo med naključnima vozliščema, v primeru da ta ne obstaja. Sicer pa odstrani naključno obstoječo povezavo, če graf pri tem procesu ostane povezan. Nato koda izračuna vrednost `wmdim_k` za posodobljeni graf z uporabo ciljne funkcije. Če ta vrne vrednost `None`, se vrednost `none_count` poveča za ena. Če pride do dvajset zaporednih ponovitev vrednosti `None`, se trenutni graf zamenja z novim naključno generiranim povezanim grafom. V primeru, da ciljna funkcija vrne vrednost, ki ji enaka `None` algoritem sprejme spremembo grafa, če se razlika med trenutno in ciljno vrednostjo zmanjša. Z določenim naključjem pa sprejme tudi "poslabšanje" grafa, s čimer se izognemo, da bi obtičali v lokalnih minimumih. Na vsakem koraku prav tako pride do zmanjšanja temperature s faktorjem `cooling_rate`. Nižja temperatura zmanjša verjetnost sprejetja "poslabšanja", kar vodi v stabilizacijo rešitve.

Algoritem se zaključí, ko doseže maksimalno število iteracij ali pa najde graf, katerega `wmdim_k` ustreza ciljni vrednosti.

Izvedla sva `simulated_annealing` na grafu z dvajsetimi vozlišči. Za ostale informacije pa si lahko ogledate

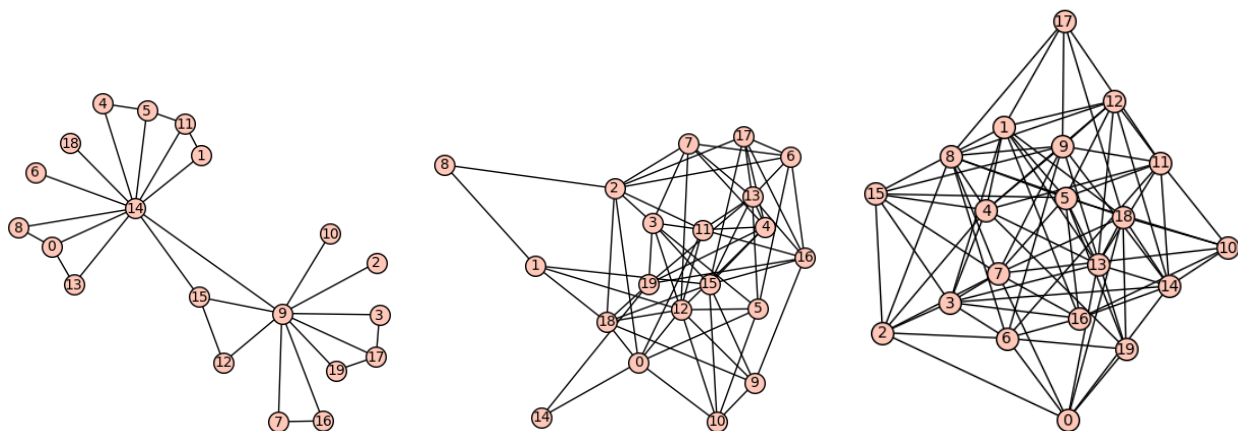
datoteko **hill_climbing.ipynb**.

$$wmdim_k(G) = 3$$



Slika 34: $k = 1$

$$wmdim_k(G) = n - 2$$

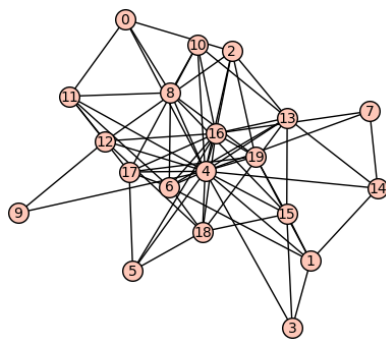


Slika 35: $k = 1$

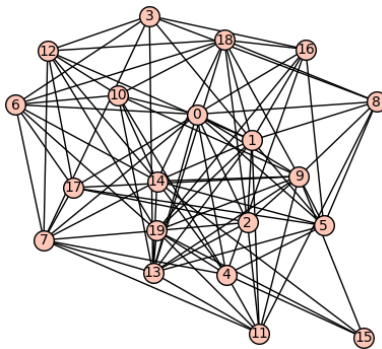
Slika 36: $k = 2$

Slika 37: $k = 3$

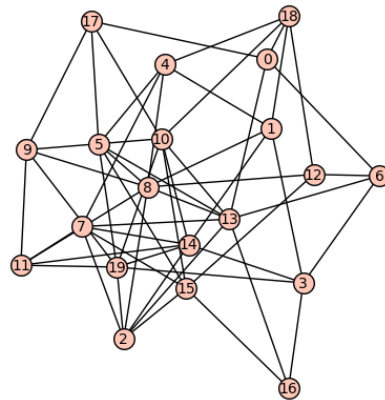
$$wmdim_k(G) = n - 1$$



Slika 38: $k = 1$

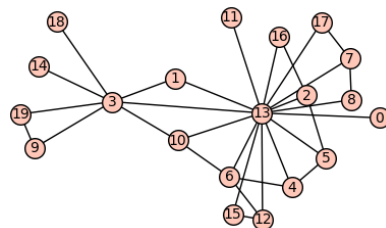


Slika 39: $k = 2$

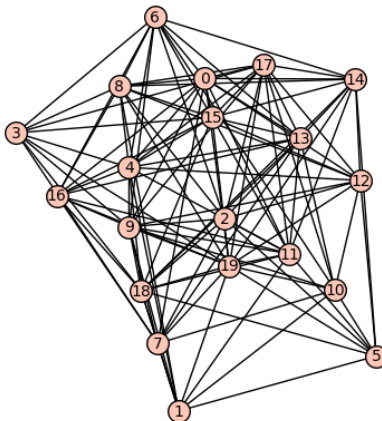


Slika 40: $k = 3$

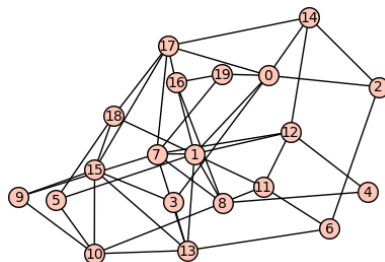
$$wmdim_k(G) = n$$



Slika 41: $k = 1$



Slika 42: $k = 2$



Slika 43: $k = 3$

Zaključek

V najini projektni nalogi sva uganila formule za $wmdim_k(G)$ in $\kappa''(G)$ za nekatere točno določene grafe. Pogledala sva si tudi kdaj je $wmdim_k(G)$ majhen oz. velik. S pomočjo stohastičnega iskanja pa sva si pogledala še kakšne grafe bi dobila, če bi imela več vozlišč (20). Opazila sva, da imajo taki grafi za velik $wmdim_k(G)$ veliko povezav.