

## Projekt 2

---

Simon Buschmann, Yannik Buchner - Least Loaded Link First (LLLF)

Nikita Podibko, Jan Draeger - Average Link Utilization/Random Load Aware

Johannes Heinrich, Malek Haoues Rhaïem - Average Path Length (APL)

Genereller Ablauf

Least Loaded Link First

Randomized Load Aware

Average Path Length

Reproduktion

## Genereller Ablauf

---

# Was gab es für Probleme?

Probleme:

Lösung:

# Was gab es für Probleme?

Probleme:

- throughput.json wird nicht erstellt

Lösung:

# Was gab es für Probleme?

## Probleme:

- throughput.json wird nicht erstellt

## Lösung:

- \*.topo.sh executable machen

# Was gab es für Probleme?

## Probleme:

- throughput.json wird nicht erstellt
- flow.txt wird nicht erstellt

## Lösung:

- \*.topo.sh executable machen

# Was gab es für Probleme?

## Probleme:

- throughput.json wird nicht erstellt
- flow.txt wird nicht erstellt

## Lösung:

- \*.topo.sh executable machen
- als root das Program ausführen



# Was gab es für Probleme?

## Probleme:

- throughput.json wird nicht erstellt
- flow.txt wird nicht erstellt
- Wie implementieren wir unseren Algorithmus?

## Lösung:

- \*.topo.sh executable machen
- als root das Program ausführen

# Was gab es für Probleme?

## Probleme:

- throughput.json wird nicht erstellt
- flow.txt wird nicht erstellt
- Wie implementieren wir unseren Algorithmus?

## Lösung:

- \*.topo.sh executable machen
- als root das Program ausführen
- nutze Nanonet um topologie aus dem Projekt 1 von \*.json zu \*.topo.py zu \*.topo.sh konvertieren

# Was gab es für Probleme?

## Probleme:

- throughput.json wird nicht erstellt
- flow.txt wird nicht erstellt
- Wie implementieren wir unseren Algorithmus?
- Auch hier werden \*.topo.py und \*.topo.sh nicht erstellt

## Lösung:

- \*.topo.sh executable machen
- als root das Program ausführen
- nutze Nanonet um topologie aus dem Projekt 1 von \*.json zu \*.topo.py zu \*.topo.sh konvertieren

# Was gab es für Probleme?

## Probleme:

- throughput.json wird nicht erstellt
- flow.txt wird nicht erstellt
- Wie implementieren wir unseren Algorithmus?
- Auch hier werden \*.topo.py und \*.topo.sh nicht erstellt

## Lösung:

- \*.topo.sh executable machen
- als root das Program ausführen
- nutze Nanonet um topologie aus dem Projekt 1 von \*.json zu \*.topo.py zu \*.topo.sh konvertieren
- als root das Program ausführen

# Was gab es für Probleme?

Probleme:

Lösung:

# Was gab es für Probleme?

Probleme:

- nuttcp not in Server/Client Mode error

Lösung:

# Was gab es für Probleme?

## Probleme:

- nuttcp not in Server/Client Mode error

## Lösung:

- Zu geringe demands entfernen

# Was gab es für Probleme?

## Probleme:

- nuttcp not in Server/Client Mode error
- Wartezeit pro Test zu lange

## Lösung:

- Zu geringe demands entfernen



# Was gab es für Probleme?

## Probleme:

- nuttcp not in Server/Client Mode error
- Wartezeit pro Test zu lange

## Lösung:

- Zu geringe demands entfernen
- Abfrage, ob tests durchgelaufen sind

## Least Loaded Link First

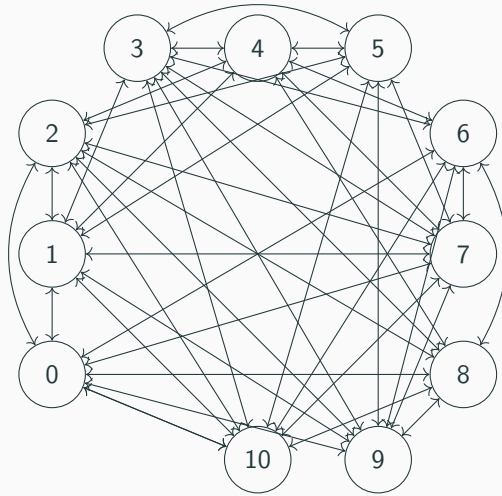
---

Wie funktionierte der Algorithmus nochmal?

- Nutzt noch nicht stark benutzte Routen
- Wiederholtes Ausführen führt zu immer besserem Ergebnis

### Wie sieht die Topologie aus?

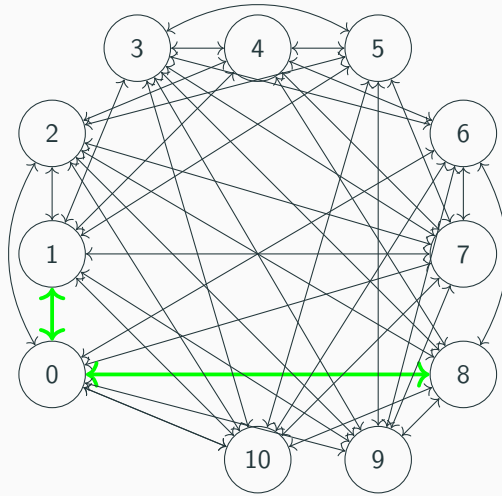
- In Projekt 1 haben wir festgestellt, dass er besonders gut bei dichten Netzen funktioniert.
- Wir wählen eine sehr dichte Topologie.
- 11 Nodes, beinahe alle verbunden



Alle Kanten: capacity=2.0

Demands:

**Figure 1: LLLF**



Alle Kanten: capacity=2.0

Demands:

- $s = 8$ ,  $t = 1$ ,  $d = 1.0$

Figure 1: LLLF

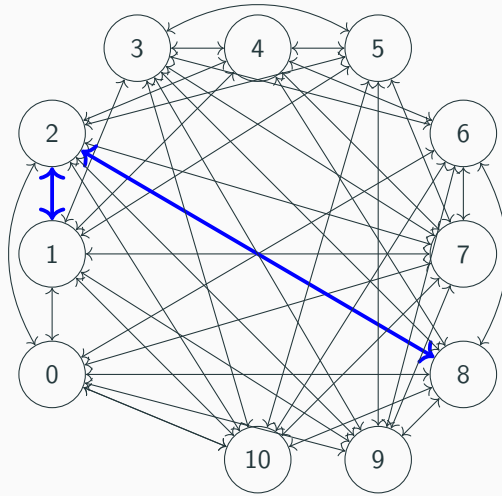


Figure 1: LLLF

Alle Kanten: capacity=2.0

Demands:

- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$

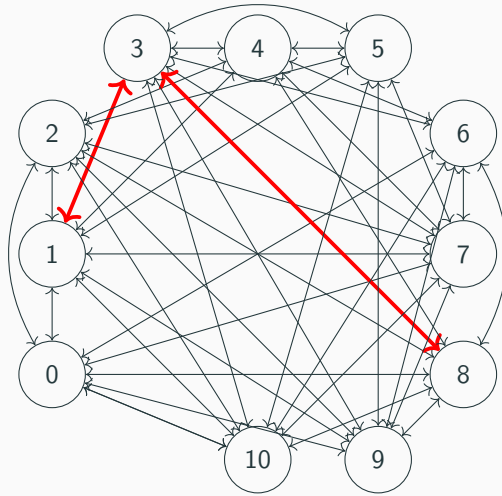


Figure 1: LLLF

Alle Kanten: capacity=2.0

Demands:

- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$



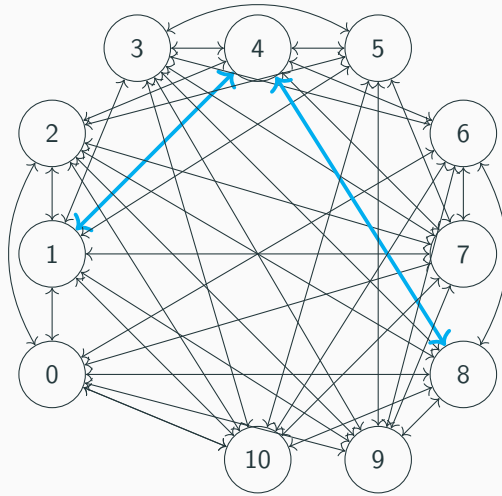


Figure 1: LLLF

Alle Kanten: capacity=2.0

Demands:

- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$

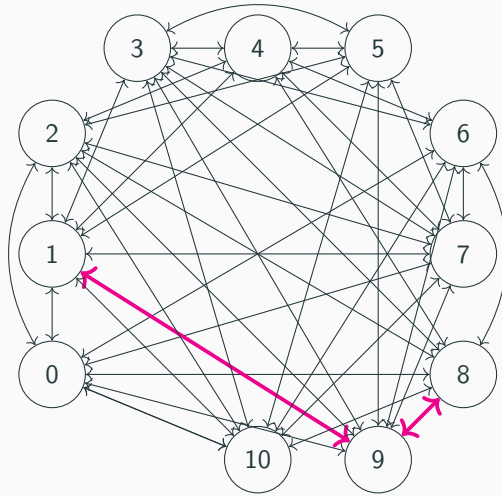


Figure 1: LLLF

Alle Kanten: capacity=2.0

Demands:

- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$

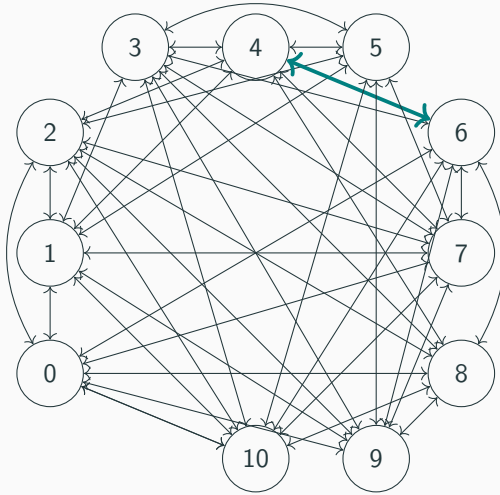


Figure 1: LLLF

Alle Kanten: capacity=2.0

Demands:

- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 6, t = 4, d = 1.0$

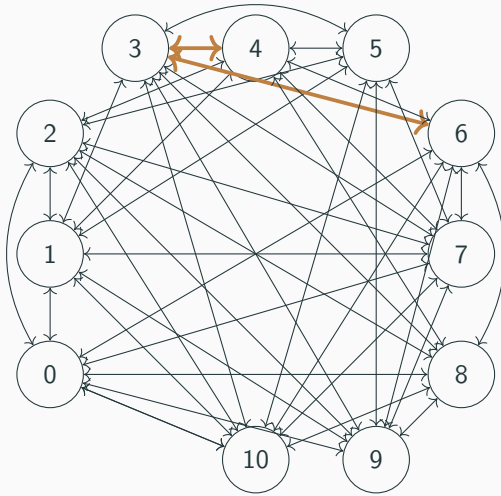


Figure 1: LLLF

Alle Kanten: capacity=2.0

Demands:

- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 6, t = 4, d = 1.0$
- $s = 6, t = 4, d = 1.0$

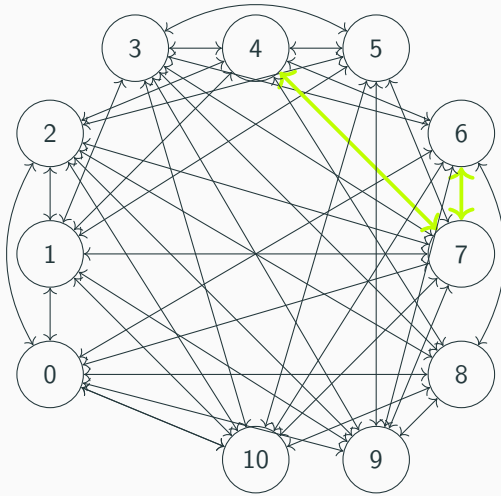


Figure 1: LLLF

Alle Kanten: capacity=2.0

Demands:

- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 6, t = 4, d = 1.0$
- $s = 6, t = 4, d = 1.0$
- $s = 6, t = 4, d = 1.0$

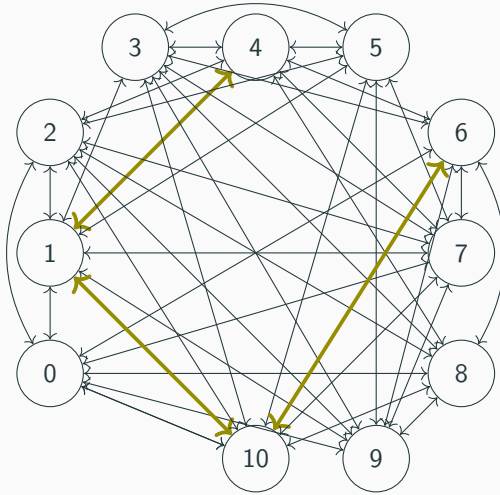


Figure 1: LLLF

Alle Kanten: capacity=2.0

Demands:

- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 6, t = 4, d = 1.0$
- $s = 6, t = 4, d = 1.0$
- $s = 6, t = 4, d = 1.0$
- $s = 6, t = 4, d = 1.0$

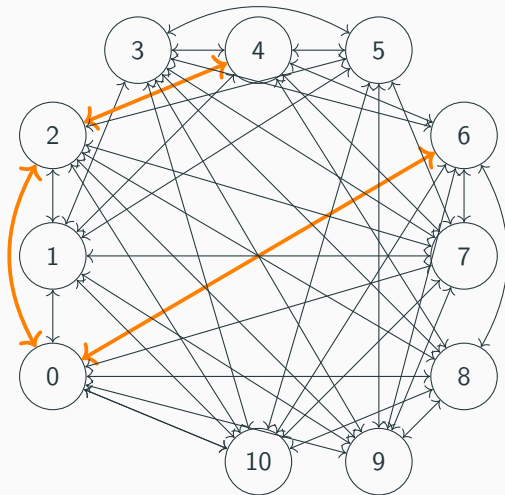


Figure 1: LLLF

Alle Kanten: capacity=2.0

Demands:

- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 8, t = 1, d = 1.0$
- $s = 6, t = 4, d = 1.0$
- $s = 6, t = 4, d = 1.0$
- $s = 6, t = 4, d = 1.0$
- $s = 6, t = 4, d = 1.0$
- $s = 6, t = 4, d = 1.0$

theoretische MLU: 0.5

# Results

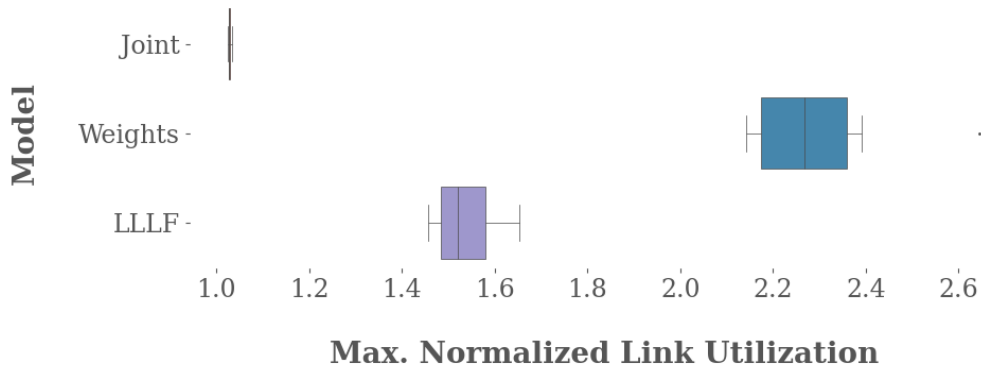


Figure 2: Results



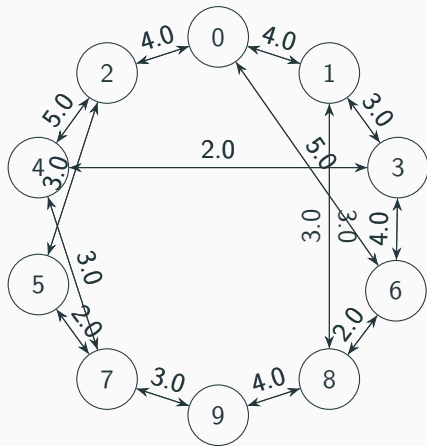
## Was könnte das Problem sein?

- Die ersten paar tests haben irgendwie Fehler:
  - nuttcp-t: v6.1.2: Error: connect: Connection refused
  - nuttcp-r: v6.1.2: Error: bind: Address already in use
- Auch könnte es Probleme bei mehreren Demands mit selben Start und Ziel geben.
- Vielleicht war die Topologie auch zu komplex

## Randomized Load Aware

---

| Topologie-Eigenschaft                      | Warum schlechter für RandomizedLoadAware?             |
|--|---|
| Geringe Pfadvielfalt                       | Kein Auswahlspielraum für Pfadverteilung.             |
| Zentrale Engpässe                          | Kann nicht umleiten, wenn es keine Alternativen gibt. |
| Ungenauere oder unvollständige Kapazitäten | Bewertungsfunktion wird verzerrt.                     |
| Zu hohe Netzgröße                          | Pfaderzeugung / Laufzeit steigt exponentiell.         |



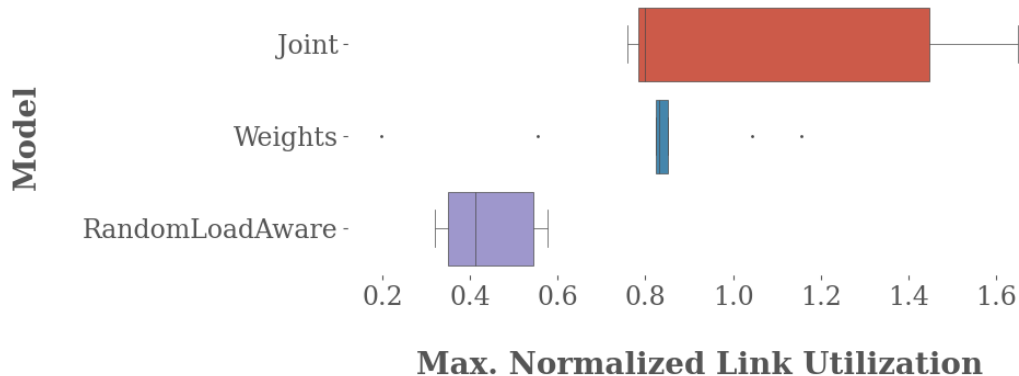


Figure 3: Results

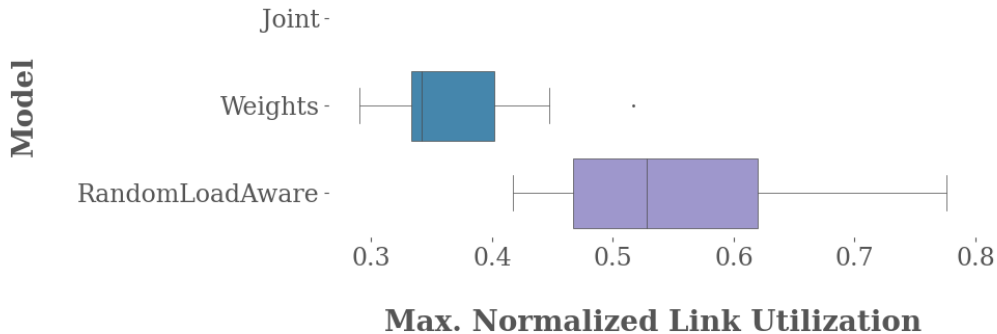
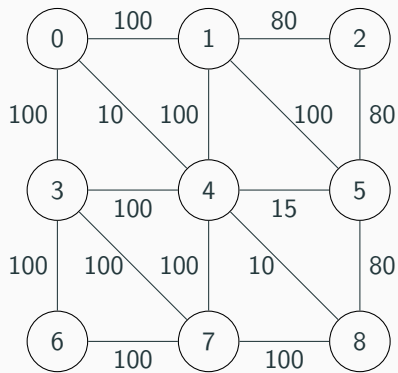


Figure 4: Results

# Average Path Length

---



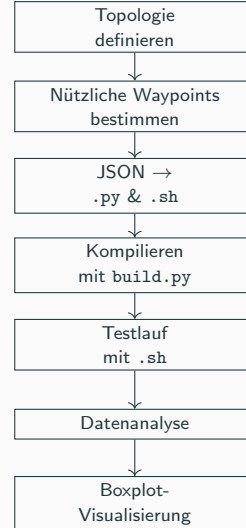


- **Pfad Diversität:** Durch viele Pfadmöglichkeiten
- **Tradeoff Visualisierung:** Visualisiert gut tradeoff zwischen Pfadlänge (Diagonale Wege) und MLU (Alternative Wege)
- **Waypoint Nutzwert:** Auch durch Pfad Diversität
- **Vorteilhafte Umwege:** Durch Kapazitätssetzung

- **Spezialisiert:** Nur Kompetitiv gegen andere Algorithmen unter speziellen Umständen
- **Nicht verallgemeinbar:** Ergebnisse sind auf unterschiedlichen Topologien
- **Nichts neues:** Für gute Testergebnisse niedriges Lambda nötig → wird zu DemandWaypoints Algorithmus

# Vorgehensweise

1. **Topologie-Modellierung:** Definition der Netzwerkstruktur im JSON-Format mit Knoten, gerichteten Links, Kapazitäten, Gewichten und Demands.
2. **APL-Optimierungslogik:** Bewertung möglicher Waypoints basierend auf Hop-Anzahl, Betweenness und Volumen → Generierung der `waypoint_chance_map`.
3. **Konvertierung:** Umwandlung in `.topo.py` und `.topo.sh` mit angepasstem Skript.
4. **Kompilierung und Test:** Build via `build.py`, Ausführung via `nanonet_batch.py`.
5. **Datenerhebung:** Analyse von `*.throughput.json`, `flow_X-Y.txt`.
6. **Visualisierung:** Erstellung von Boxplots mit `plot_results.py`.



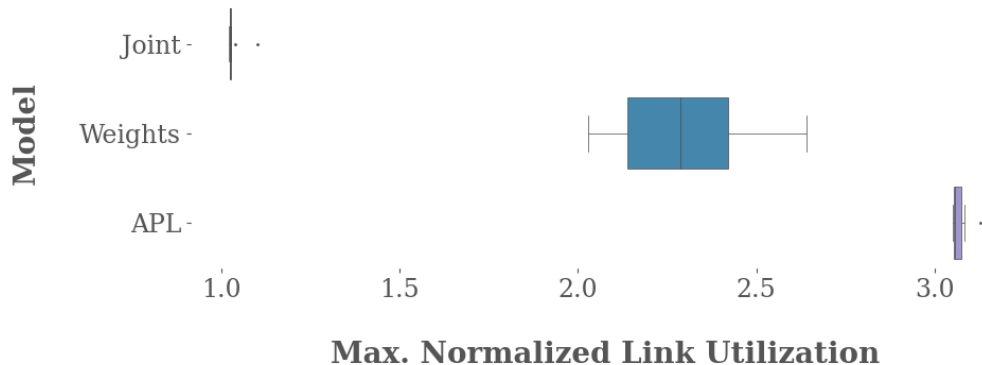
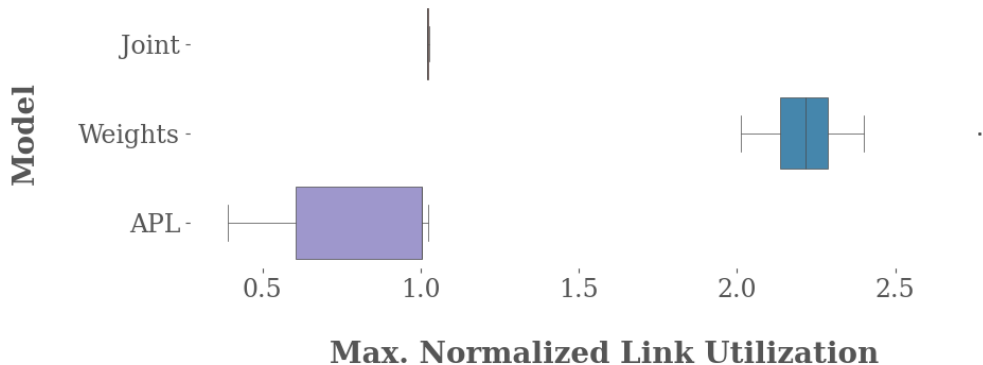


Figure 5: Ergebnisse APL



**Figure 6:** Ergebnisse APL

- Sorgt für geringe Latenzen
- Kann andere Algorithmen in richtige Richtung neigen
- Aber optimiert nicht nur die MLU
- **Für meiste Netze am sinnvollsten Regelmäßig kürzeste Pfade → MLU optimieren**
- **Algorithmus nur in sequentieller Nutzung mit anderen Algorithmen, die MLU optimieren, sinnvoll**

# Reproduktion

---

Wie lief die Reproduktion?

- Der Code lief ohne Probleme durch
- Unsere Ergebnisse sind aber aus irgendeinem Grund besser
  - Vielleicht weil mein Computer besser ist



# Reproduktion Ergebnisse

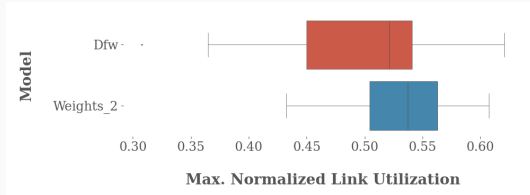


Figure 7: Original 1

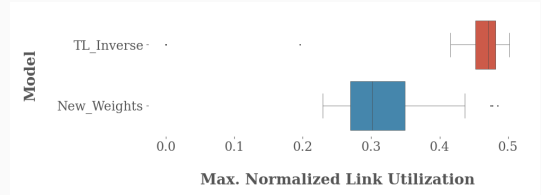


Figure 9: Original 2

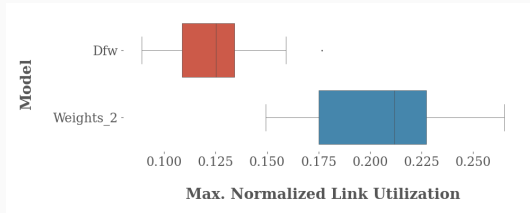


Figure 8: Reproduktion 1

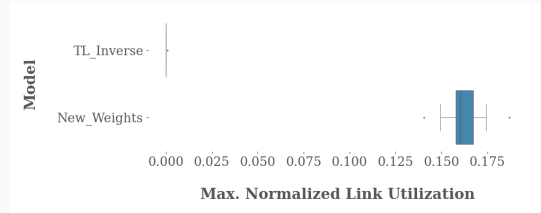


Figure 10: Reproduktion 2

Noch Fragen?