

Berdasarkan analisis mendalam terhadap referensi terbaru (2024-2025) yang Anda berikan, saya mengusulkan sebuah framework yang menggabungkan keunggulan **PPO**, **Dueling Network**, dan mekanisme **Safe RL**.

Framework ini dirancang untuk mengatasi kelemahan DQN (kurang stabil di continuous space) dan PPO standar (kadang lambat konvergen), serta secara eksplisit menangani **Critical Port** (Port 4 Healthcare) Anda.

## Usulan Framework: "**Safe-Dueling Hybrid PPO (SDH-PPO)**"

Nama framework: **Safe-Dueling Hybrid PPO (SDH-PPO)**. Framework ini menggabungkan tiga komponen utama untuk mencapai stabilitas tinggi dan jaminan keamanan pada Critical Port:

1. **Algoritma Inti: Hybrid PPO (H-PPO)** untuk menangani aksi *hybrid* (diskrit untuk memilih port mana yang diatur, kontinu untuk menentukan besaran bandwidth/rate)
2. **Arsitektur Kritik: Dueling Network** diintegrasikan ke dalam bagian *Critic* dari PPO untuk estimasi nilai state yang lebih presisi dan stabil
3. **Mekanisme Keamanan: Safety Layer (Action Projection)** untuk memproteksi Critical Port dari keputusan agen yang melanggar SLA 3, 4.

### 1. Metodologi & Algoritma (Mengapa Lebih Stabil?)

Berikut adalah detail teknis mengapa kombinasi ini lebih stabil daripada DQN atau PPO biasa, didukung oleh referensi Anda:

#### A. Mengapa Hybrid PPO (H-PPO)?

Traffic jaringan seringkali membutuhkan keputusan bertingkat: *Port mana yang harus diubah konfigurasi polisinya?* (Diskrit) dan *Berapa rate barunya?* (Kontinu).

- **Masalah DQN:** DQN hanya bekerja baik pada aksi diskrit. Jika Anda mendiskritisasi bandwidth (misal: naik 1 Mbps, naik 2 Mbps), ruang aksi meledak dan akurasi turun.
- **Masalah PPO Standar:** PPO murni biasanya fokus pada satu tipe aksi.
- **Solusi H-PPO:** Referensi 1 dan 6 menunjukkan bahwa **Hybrid PPO** menggunakan *multiple policy heads* (satu untuk probabilitas memilih port, satu untuk distribusi Gaussian nilai bandwidth). Ini memungkinkan agen mengontrol topologi (switch port) dan parameter trafik secara bersamaan tanpa kehilangan presisi.

#### B. Mengapa Integrasi Dueling Network pada Critic?

Biasanya *Dueling* digunakan pada DQN. Namun, Anda bisa mengusulkan **inovasi** dengan memasang struktur *Dueling* pada jaringan *Critic* di dalam PPO.

- **Konsep:** Memisahkan estimasi *State Value*  $V(s)$  dan *Advantage*  $A(s,a)$ .
- **Keunggulan:** Referensi 2 dan 7 menjelaskan bahwa arsitektur *Dueling* sangat efektif saat banyak state memiliki nilai yang mirip, terlepas dari aksi apa yang diambil (contoh: saat jaringan sepi, mengubah *policing rate* tidak berdampak banyak). Ini mencegah fluktuasi nilai Q yang drastis, memberikan gradien yang lebih stabil ke *Actor* PPO.

### C. Penanganan Critical Port: "Safety Layer"

Ini adalah kontribusi terbesar Anda untuk Port 4 (Healthcare). Jangan hanya mengandalkan *reward penalty* (karena agen RL butuh waktu untuk belajar dari penalti, dan di awal training ia pasti melanggar SLA).

- **Metode:** Gunakan **Safety Layer** berbasis *Constraint Optimization* atau *Projection*.
- **Implementasi:** Setelah agen H-PPO mengeluarkan aksi (misal: kurangi bandwidth Port 4 menjadi 2 Mbps), *Safety Layer* memeriksa apakah aksi ini akan melanggar latensi kritis (berdasarkan prediksi model sederhana atau heuristik). Jika ya, aksi tersebut **diproyeksikan** ke nilai aman terdekat (misal: batas minimum 10 Mbps).
- **Referensi Pendukung:** Konsep **SafeSlice** 3, 4 menggunakan mekanisme serupa di O-RAN untuk menjamin SLA latensi pada slice kritis tidak pernah dilanggar, bahkan saat fase eksplorasi.

## 2. Rincian Arsitektur Framework untuk Paper

Anda bisa menyusun diagram framework di paper Anda dengan alur berikut:

- **State Observation:** 37 Fitur dari SDN Controller (seperti yang Anda sebutkan: rx\_mbps, delay, loss, dll).
- **Feature Extraction (GNN/LSTM):** Gunakan layer LSTM atau GNN (seperti referensi 8, 9) untuk menangkap pola temporal trafik sebelum masuk ke RL. Ini membantu stabilitas karena agen memahami "tren" trafik, bukan hanya nilai sesaat.
- **SDH-PPO Agent (Proposed):**
  - **Actor (Hybrid):** Output aksi ganda (Pilih Port & Set Rate).
  - **Critic (Dueling):** Mengestimasi nilai state dengan struktur cabang  $V(s)$  dan  $A(s,a)$ .
  - **Safety Shield (Critical Port Logic):**
    - *Input:* Aksi mentah dari Agent.
    - *Logika:* IF Port == P4 AND Predicted\_Latency > 10ms THEN Action = Safe\_Action.
    - *Output:* Aksi tereksekusi ke SDN Controller.
  - **Environment (Mininet/Testbed):** Mengembalikan Reward dan Next State.

## 3. Alternatif Algoritma yang Lebih Stabil dari PPO

Jika Anda ingin alternatif selain PPO modifikasi di atas, referensi Anda menyarankan dua algoritma yang sangat kuat untuk kontrol kontinu yang stabil:

- **TD3 (Twin Delayed DDPG) 10, 11:**
  - **Mengapa:** TD3 dirancang khusus untuk mengatasi *overestimation bias* pada DDPG. Ia menggunakan dua *Critic* (Twin Critics) dan mengambil nilai minimum di antara keduanya. Ini seringkali **lebih stabil daripada PPO** dalam skenario di mana kesalahan estimasi kecil bisa fatal (seperti alokasi bandwidth presisi).
  - **Kelebihan:** Sangat *sample efficient* (belajar lebih cepat dari PPO).
- **SAC (Soft Actor-Critic) 12, 13:**
  - **Mengapa:** SAC memaksimalkan *reward* sekaligus *entropy* (keacakan) dari politiknya. Ini membuat agen lebih tahan banting (robust) terhadap gangguan dan mencegahnya "terjebak" pada strategi jelek terlalu dini.
  - **Referensi:** Studi pada 13 menunjukkan SAC dengan *Data Augmentation* sangat efektif untuk alokasi resource kooperatif.

## Rekomendasi Pilihan untuk Paper:

Saya sarankan tetap pada **PPO yang dimodifikasi (SDH-PPO)** atau beralih ke **TD3 dengan Safety Layer**.

- Pilih **SDH-PPO** jika Anda ingin menonjolkan kemampuan menangani struktur aksi yang kompleks (memilih port + mengatur rate).
- Pilih **TD3** jika fokus utama Anda adalah *stabilitas murni* dan kecepatan konvergensi pada kontrol continuous.

## Referensi Kunci untuk Dikutip (Format APA)

Untuk mendukung klaim metodologi Anda di paper, gunakan sitasi ini:

- **Untuk Hybrid PPO (Methodology):**
- Mengatasi ruang aksi hybrid: *Li, C., et al. (2025). Intelligent decision for joint operations based on improved proximal policy optimization* 14.
- Arsitektur Hybrid: *Luo, Z., et al. (2025). Reinforcement Learning for Traffic Signal Control in Hybrid Action Space* 15.
- **Untuk Dueling Network (Stability Contribution):**
- Keunggulan stabilitas Dueling: *Sittakul, V., et al. (2025). Intelligent congestion control in 5G URLLC Software-Defined Networks... via Reinforced Dueling Deep Q-Networks* 2, 16.
- **Untuk Konsep Safety Layer/Critical Port (Main Contribution):**
- Mekanisme proteksi SLA: *Nagib, A. M., et al. (2025). SafeSlice: Enabling SLA-Compliant O-RAN Slicing via Safe Deep Reinforcement Learning* 3.
- Penanganan prioritas trafik: *Wang, L., et al. (2025). PPO-TSC: A Proximal Policy Optimization based Traffic Signal Control* 8.