# Aprendizado Federado + Quality of Service

Grupo: Eduardo Sarmento e Lucas Tassis

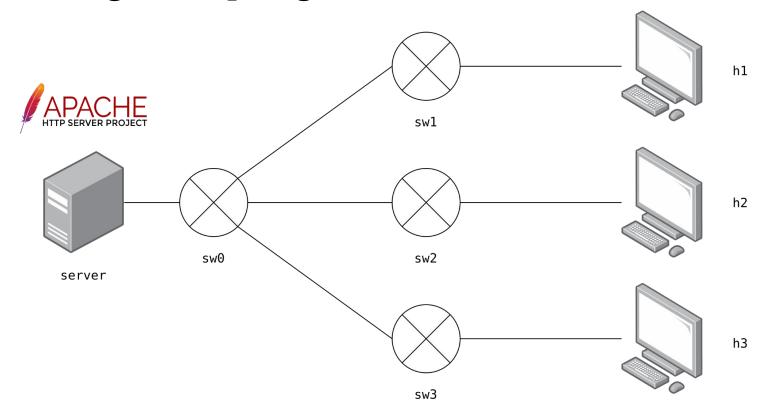
#### Sumário

- Introdução
- Metodologia
- Experimentos
- Conclusão

# Introdução - Problema

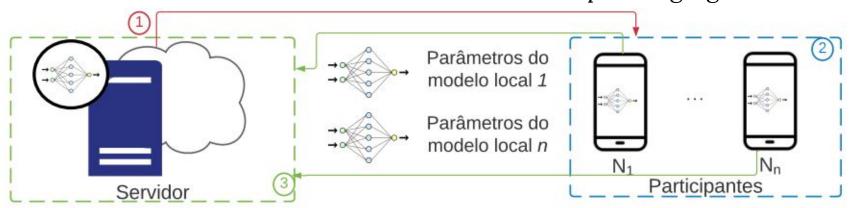
- Quality of Service (QoS) é a medida da qualidade geral de um serviço, medindo a performance que é vista pelos usuários;
- Nosso trabalho consistiu em prever a QoS de usuários de um serviço de streaming de vídeo;
- Usamos informações de qualidade da rede entre os usuários e o servidor;
- Treinamos algoritmos de aprendizado de máquina para realizar esta tarefa usando tanto treinamento local quanto treinamento federado;
- Comparamos os resultados dos treinamentos em diferentes datasets colhidos usando diferentes configurações de qualidade de rede.

# Metodologia - Topologia de Rede



# Metodologia - Aprendizado Federado

- É uma técnica de treinamento de redes neurais distribuída;
- Prioriza a privacidade dos dados do usuário;
- Durante o treinamento cada usuário tem sua rede treinada sobre seus dados;
- Os pesos das redes são transmitidos a um servidor e agregados;
- Então os usuários atualizam suas redes com os pesos agregados.



#### **Experimentos**

- Foram gerados 4 setups da topologia diferentes variando bandwidth e loss;
- Utilizamos os seguintes modelos de aprendizado de máquina:
- Aprendizado Federado (implementação flower);
- MLP (implementação sklearn);
- Random Forest (implementação sklearn).





#### **Experimentos**

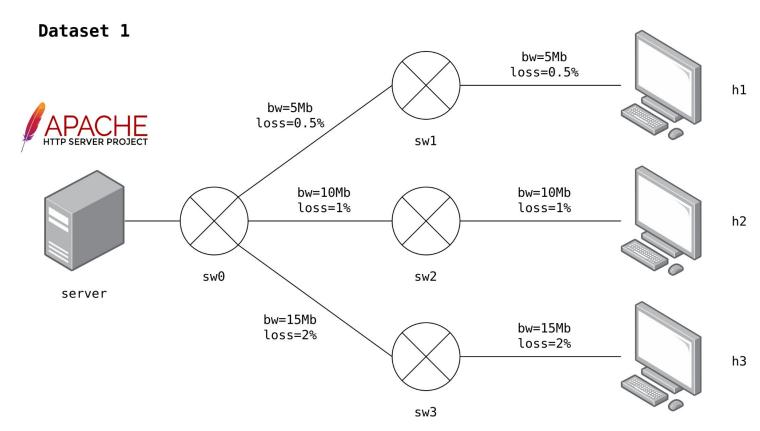
Features de treino:

```
CPU_use, RAM_filled, Net_bytes_sent, Net_bytes_received, Disk_I O_percentage, Packets_sent, Packets_received
```

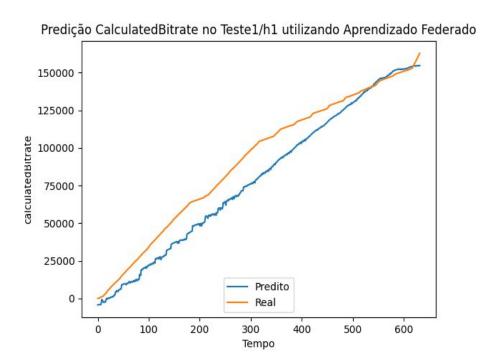
Features resultantes:

bufferLevel, frameRate, bitrate, resolution, calculatedBitrate

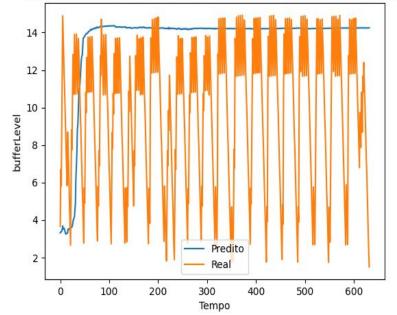
# **Experimento I**



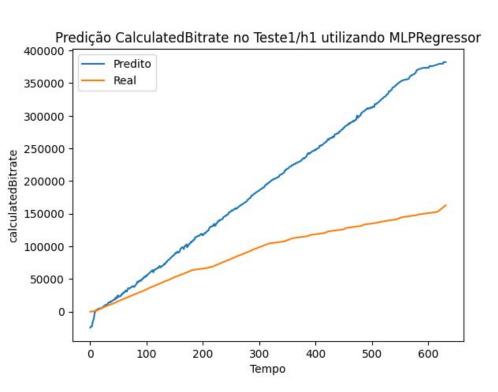
# Resultados - Experimento I

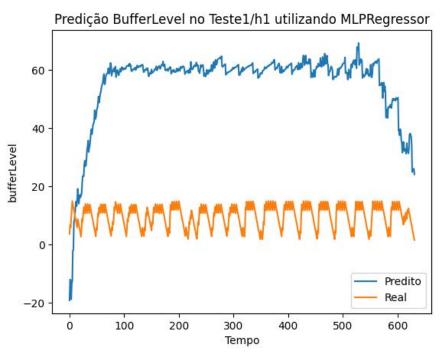


Predição BufferLevel no Teste1/h1 utilizando Aprendizado Federado

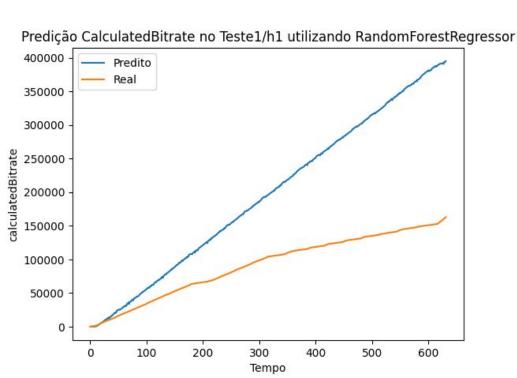


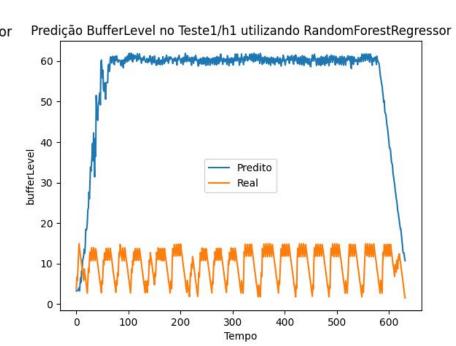
# Resultados - Experimento I



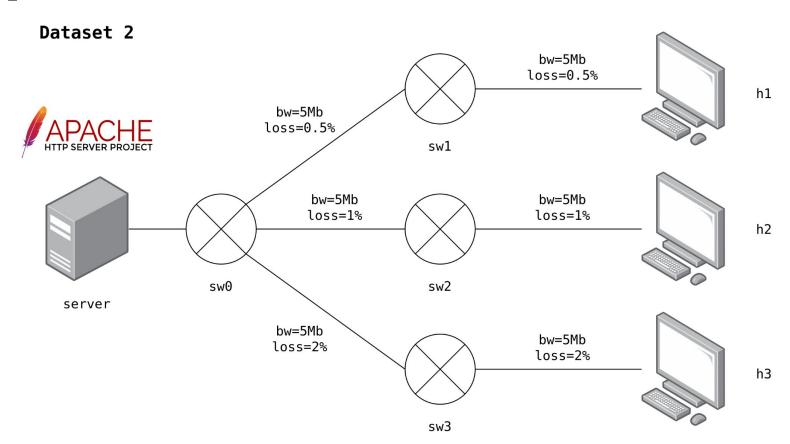


# Resultados - Experimento I

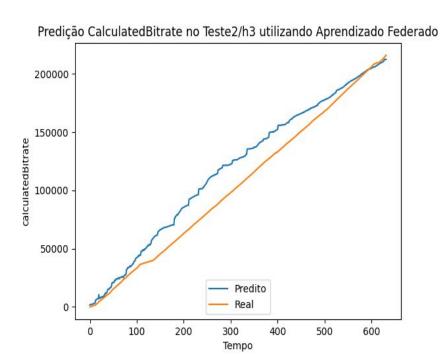




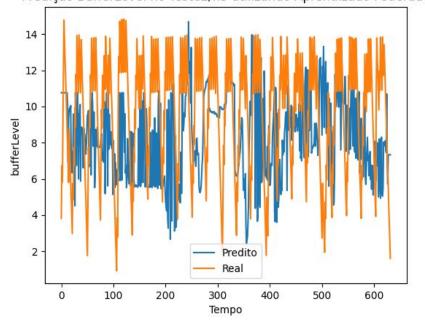
# **Experimento II**



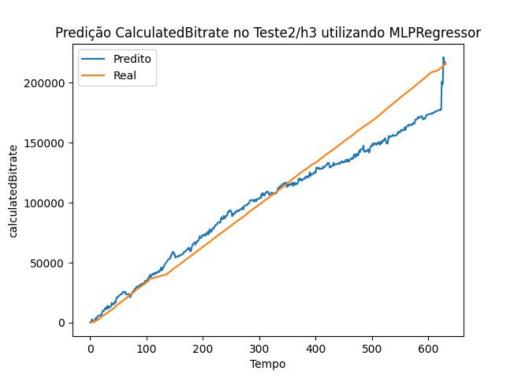
# **Resultados - Experimento II**

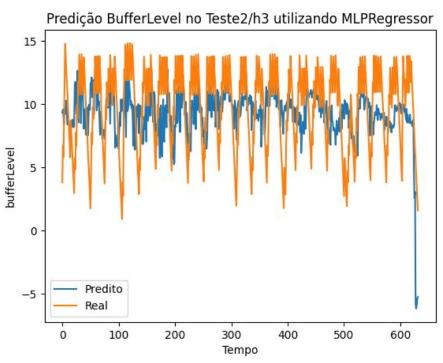






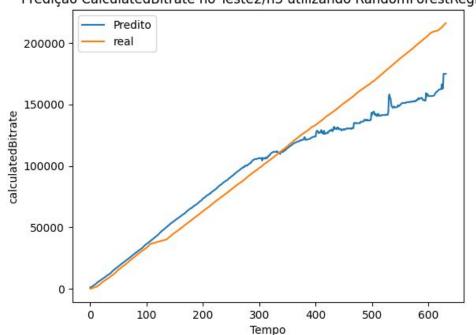
# **Resultados - Experimento II**



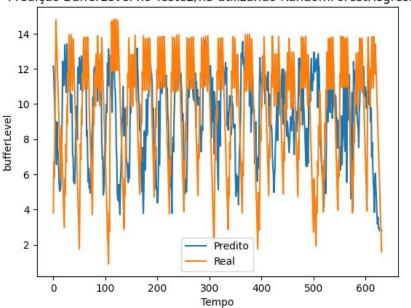


# **Resultados - Experimento II**

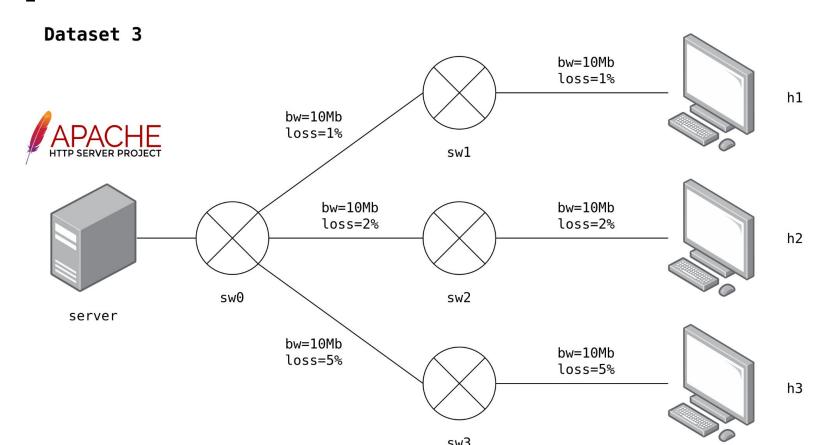
Predição CalculatedBitrate no Teste2/h3 utilizando RandomForestRegressor



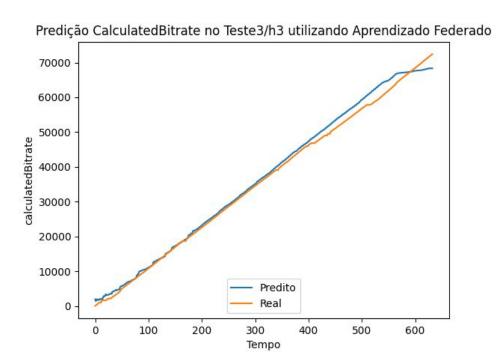
Predição BufferLevel no Teste2/h3 utilizando RandomForestRegressor

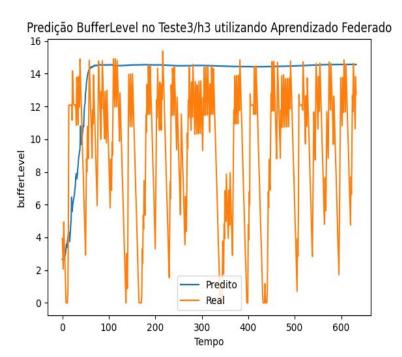


# **Experimento III**

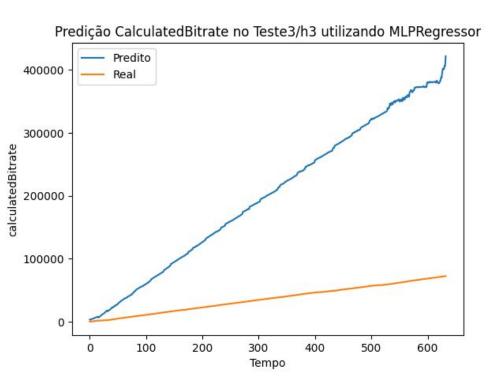


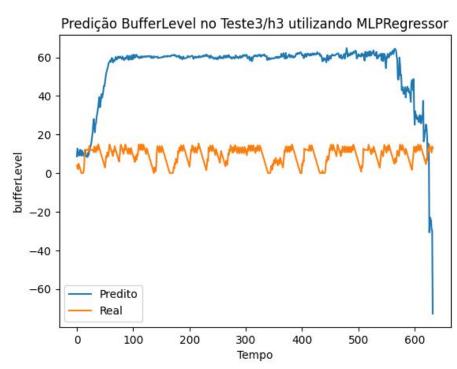
# **Resultados - Experimento III**



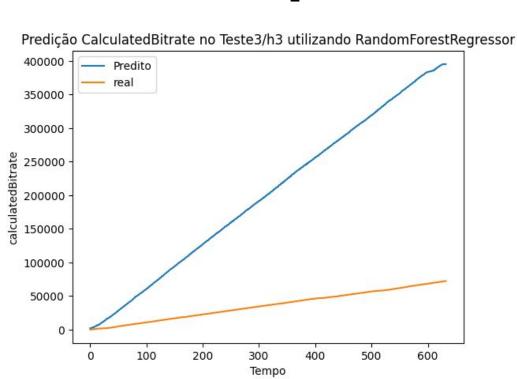


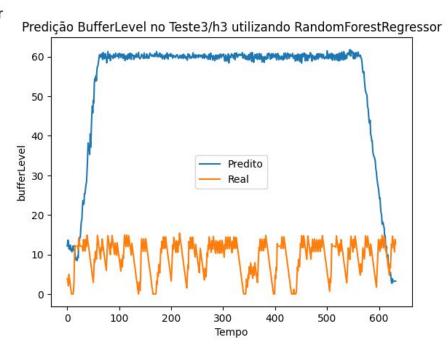
# **Resultados - Experimento III**



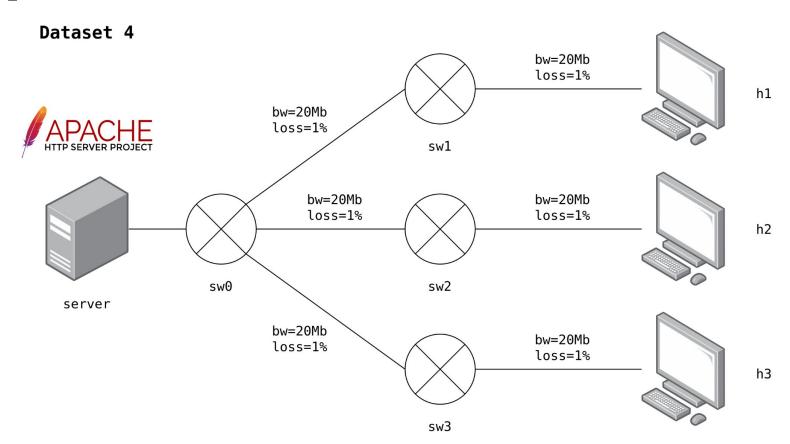


# **Resultados - Experimento III**

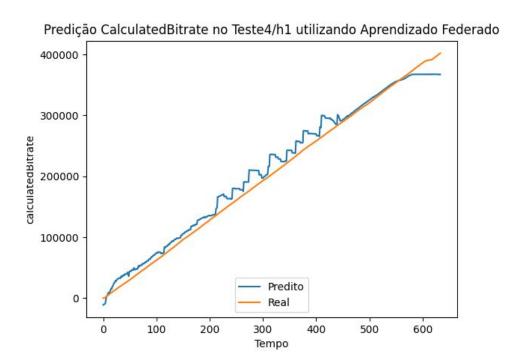


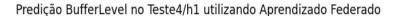


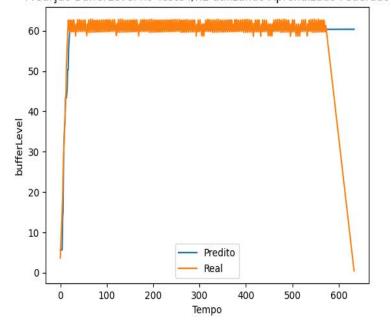
# **Experimento IV**



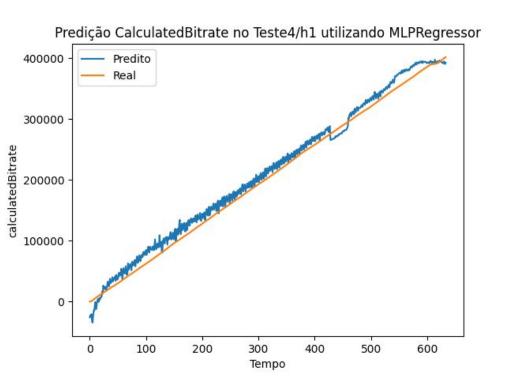
# **Resultados - Experimento IV**

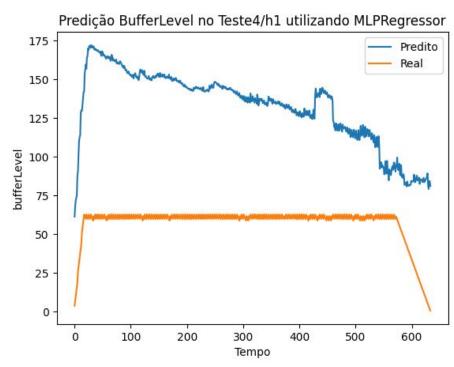






### **Resultados - Experimento IV**

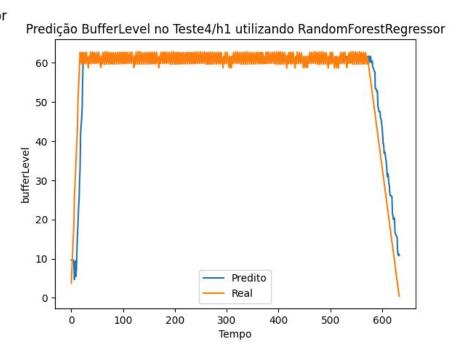




# **Resultados - Experimento IV**



Tempo



#### Conclusão - Gerais

- Topologia implementada com sucesso utilizando o Mininet-wifi;
- Redes com links com bandwidth e loss muito diferentes tem dificuldade no treinamento dos modelos;
- Apesar dos resultados não necessariamente serem extremamente precisos, os modelos sugeriram um padrão

#### Conclusão - Trabalhos Futuros

- Utilizar o setup de wifi do Mininet-wifi;
- Utilizar vídeo de maior duração para aumentar dataset;
- Maior variedade de setups da topologia;
- Captura dos dados do servidor, e não só dos switches;
- Estudo mais profundo de hiperparâmetro dos modelos;
- Necessidade de desenvolver uma forma melhor de split de treino/teste utilizando aprendizado federado.