**高可靠低时延网络下的资源分配策略研究**

**摘 要**

**关键字：**

**ABSTRACT**

**KEY WORDS:**

**第一章、 绪论**

**1.1 研究背景及意义**

随着移动通信技术的发展，第五代移动通信技术（5G, the fifth generation）逐步走入我们的生活。5G通信技术首次应用出现在2018年韩国平昌冬季奥运会上。主办方通过应用5G技术顺利地实现了体育赛事的在线直播，让观众可以通过网络流畅的观看比赛。根据国际电信联盟（ITU，International Telecommunication Union）公布的5G标准时间表，5G将在2020年开始全面商业化[1, ITU-R M.2083-0, IMT Vision - Framework and Overall Objectives of the Future Development of IMT for 2020 and Beyond (2015)]。5G网络从设计之初，就被考虑用来支持各种复杂的通信场景。第三代合作伙伴计划（3GPP，The Third Generation Partnership Project）将这些不同的场景分为三大类：增强型移动宽带（eMBB, enhance Mobile Broadband）、海量机器类型通信（mMTC, massive Machine Type Communication）和超可靠低延迟通信（URLLC, Ultra Reliable and Low Latency Communication）[2，3GPP TR 38.913, Study on Scenarios and Requirements for Next Generation Access Technologies (2017)]。

URLLC通信广泛应用于自动驱动、工业控制和其它一些延迟敏感系统。在5G通信系统中，对系统延迟和可靠性等指标具有严格的要求。3GPP组织对URLLC标准的关键要求是，保证下行和上行用户平面数据的延迟小于1ms，同时保持数据接收可靠性在99.999%[3，Soldani D, Guo Y J, Barani B, et al., 5G for Ultra-Reliable Low-Latency Communications, IEEE Network, vol.32,no.2, pp.6--7 (2018)]。如此严格的延迟要求就需要新的5G技术来满足。虽然现有的LTE网络能够实现可靠性目标，但是代价是要付出几十毫秒的时间延迟。这远远超出了URLLC的低时延要求。因此，延迟成为URLLC网络设计中的瓶颈，也是最亟需解决的问题。许多科研院校和科技公司已经提出了一些从工程上解决的方案以尽量降低延迟，如HARQ重传和免授权传输技术。然而，如何从理论角度分析时延的产生，并提出有效的资源分配策略，从而在保证传输时延的前提下，提高资源利用率是一个重要的研究课题。

随机网络演算（SNC，Stochastic Network Calculus）理论是延迟性能分析的有效工具。随机网络演算理论目前仍然在不断发展中，该理论的优点在于分析网络流量特性和评估系统通信性能[4， Jiang Y, Liu Y, Stochastic Network Calculus, Springer, London (2009)]。与排队论不同，随机网络演算理论允许以很小的概率违背期望的指标限值，利用这一特性可以更好地获得统计复用增益。随机网络演算理论具有丰富的网络流量分析模型，可以针对数据积压、时延、可靠性等指标对网络系统进行性能分析与评价[5, M. Fidler and A. Rizk, A Guide to the Stochastic Network Calculus, IEEE Communications Surveys & Tutorials, vol.17, no.1, pp.92--105]。通过分析导致时延产生的原因，针对关键因素进行优化，调整网络资源部署，从而满足URLLC场景下的性能的要求。

随着软件定义网络（SDN， software defined network）和网络功能虚拟化(Network Function Virtualized)技术的快速发展，网络切片技术也应运而生。软件定义网络和网络功能虚拟化（NFV）是实现可编程和灵活传输网络的一个新型网络架构。软件定义网络[6, 纳多. 软件定义网络[M]. 人民邮电出版社, 2014.]技术允许网络服务提供商通过应用程序编程接口（API，Application Program Interface）控制其资源来引入网络可编程性。此外，软件定义网络技术采用OpenFlow协议来描述控制器与交换机之间的交互信息[7, 张笛, 李兴华, 刘海, 马建峰. SDN网络中面向服务的网络节点重要性排序方法[J]. 计算机学报, 2018, 41(11):206-218.]，从而实现了网络控制层面与转发层面的分离，为网络切片技术提供了更广阔的设备兼容性。网络功能虚拟化技术将原有的负责不同网络功能的物理设备转化为了虚拟化的网络功能（VNF，virtual network function），可以在传输网络的不同部分动态创建网络功能虚拟化基础设施，为网络资源的部署和分配提供了灵活性[8,王进文，张晓丽，李琦，吴建平，江勇.网络功能虚拟化技术研究进展[J].计算机学报,2019，42(2)，pp,185-206]。软件定义网络和网络功能虚拟化为网络切片技术的实现提供了可能。网络切片技术可以将服务内容传递给定制的软件进行处理，同时可以根据特定的服务需求动态分配硬件资源[9, J. Chen et al., “Batch Identifcation Game Model for Invalid Signatures in Wireless Mobile Networks,” IEEE. Trans. Mobile Comp., vol. 16, no. 6, 2017, pp. 1530–43.]。因此，网络切片技术为5G通信的网络部署和资源分配提供了一种可行的解决方案[10, M. Chen et al., “A 5G Cognitive System for Healthcare,”Big Data and Cognitive Computing, vol. 1, no. 1, 2017.DOI:10.3390/bdcc1010002]。此外，网络切片技术可以根据网络服务需求动态调度网络中的硬件资源，形成虚拟网络单元，从而支持不同的网络服务需求，实现网络硬件资源的复用。此功能可以提高不同的服务质量和网络资源利用效率。同时，网络切片可以集成和分配一些相互独立的网络资源，为低延迟、高可靠性的应用场景提供服务[11, S. Retal et al., “Content Delivery Network Slicing: QoE and Cost Awareness,”Proc. IEEE ICC 2017, Paris, France, May 2017]。

在5G网络应用中，如何根据不同场景的性能要求，为通信请求灵活的提供所需的资源，目前仍是一个比较前沿的问题。随着人工智能技术的兴起，大量的采用机器学习方法对网络资源进行分配的研究不断涌现[12,廖晓闽，严少虎，石嘉，谭震宇，赵钟灵，李赞.基于深度强化学习的蜂窝网资源分配算法，通信学报，vol.40,no.2,2019]。但目前5G网络仍未完全投入运营,对网络资源进行分配的网络切片策略还处于研究阶段。在这种情况下，缺乏大量的实际应用数据供有监督学习的智能算法进行训练。强化学习（RL，Reinforcement Learning）是一种不需要标记数据的学习方法，其算法思想是通过智能体与环境不断交互，获得反馈并调整动作以达到奖励值最大化[13，郭宪，方勇纯.深入浅出强化学习原理入门[M],电子工业出版社,2018]。已经广泛的应用在棋牌博弈、游戏比赛、机器人、自动驾驶等领域。在最复杂的棋类项目围棋比赛中战胜韩国李世石和中国柯洁的AlphaGo[14, Silver D , Huang A , Maddison C J , et al. Mastering the game of Go with deep neural networks and tree search[J]. Nature, 2016, 529(7587):484-489.]其核心算法就是强化学习。当问题的复杂程度增加，环境的状态和动作的范围不断扩大，需要深度学习的方式来解决维度爆炸的问题。因此，深度强化学习（DRL，Deep Reinforcement Learning）结合了深度学习和强化学习的优点，成为了人工智能领域的新浪潮[15,刘全, 翟建伟, 章宗长, et al. 深度强化学习综述[J]. 计算机学报, 2018(1):1-27.]。

为了将通信时延降低在标准要求以内，同时确保通信的可靠性，本文围绕URLLC场景下的性能分析与资源分配问题开展研究。首先，研究URLLC场景下的通信特点，以及用于分析性能的随机网络演算理论，解决资源分配问题的网络切片技术和强化学习技术。其次，我们要研究5G网络URLLC场景的网络架构，了解其性能指标，根据网络架构的特点建立分析模型，根据网络模型中各个要素的实际意义，定义随机网络演算理论分析中需要的流量过程。依据随机网络演算中时延的分析方法，结合随机网络演算中的一些特性，得出时延边界。再者，针对URLLC场景的应用特点，为满足通信需求而通过网络切片的方式进行资源分配。通过强化学习方法制定网络切片的分配策略，设置合理的切片划分的激励函数，利用贪心算法的思想选择激励值最大的行为，根据系统当前状态与行为值的选择建立贝尔曼方程，利用马尔科夫决策过程迭代更新完成系统的资源分配优化策略，有效的提高了系统的资源利用率。最后，通过实验分析，得到了影响时延产生的主要因素，分析了在满足URLLC时延要求情况下，各个影响因素变量的合理范围值。为URLLC通信的网络部署提供了有价值的指导和借鉴意义。通过仿真实验，我们验证了基于强化学习的网络切片策略的有效性，从而为实际环境下URLLC通信的资源分配提供了一种可选择的方案。

本课题依托于国家自然科学基金面上项目《5G超密集接入网智能动态资源分配及其优化方法研究》，项目编号：61872044，是5G超密集接入网智能动态资源分配及其优化方法问题中的子问题，目的在于为通信时延的降低提供理论依据和优化方向，为智能动态资源分配方法进行前期预研，以提供一种既满足性能需求又提高资源利用率的解决方案。

**1.2 国内外研究现状**

随着自动驾驶、无人机控制等时延敏感通信应用的发展，URLLC通信原来越受行业关注。今年来，国内外学者围绕着URLLC的时延与可靠性等性能指标进行研究，提出了很多的性能评价方法与实施方案。针对网络部署与资源分配问题，以网络切片为技术手段的实现方式已在5G标准中敲定。

**1.2.1 URLLC通信技术研究现状**

由于URLLC的标准尚未制定完成，许多研究者对URLLC的设计提出了不同的解决方案。总所周知，URLLC场景对于时延和可靠性的要求是极高的，所以许多学者将研究重点放在了如何设计和实现URLLC通信以满足性能要求。

Jimmy等提出了一种无需干预的物理层接口，将多种不同的协议接口整合为一个整体，提高了接口的兼容性。并且设计了一种分析架构。这种架构不但可以用传统的模型来分析可靠性，还可以分析特定技术的延迟概率分布,通过这种方式，他们能够根据延迟和可靠性来评价一个集成通信系统的性能。[16, J. J. Nielsen, R. Liu and P. Popovski, Ultra-Reliable Low Latency Communication Using Interface Diversity, IEEE Transactions on Communications \textbf{66}(3), pp.1322-1334 (2018)]。

为了降低无线接口与互联网通信时的抖动，并且保证端到端的低时延，Delgado R A, Lau K, Middleton R H等人提出了一种新的多入多出（MIMO，Muiltiple-input-multiple-output）级联控制器，该控制器的优点是解决了控制节点的数据流分割问题。[17, Delgado R A, Lau K, Middleton R H, et al., Networked Delay Control for 5G Wireless Machine-Type Communications Using Multiconnectivity, IEEE Transactions on Control Systems Technology \textbf{99}, pp.1--16 (2018)]

Jaya Rao和Sophie Vrzic提出了一种数据包复制（PD, Packet Duplication）方法来满足延迟和可靠性的要求。该数据包复制技术的原理是通过生成多个实例并在不相关的通道中同时发送，接收端根据信道情况选择最佳的分组，以达到更好的传输可靠性。这种数据包复制技术可以在不增加无线接入网（RAN，Radio Access Network）复杂性的情况下提供一种经济有效的解决方案。[18, Rao J, Vrzic S, Packet Duplication for URLLC in 5G: Architectural Enhancements and Performance Analysis, IEEE Network \textbf{32}(2), pp.32--40 (2018)]。

为了满足包括延迟和可靠性在内的关键需求，在文献[19，Pocovi G, Shariatmadari H, Berardinelli G, et al., Achieving Ultra-Reliable Low-Latency Communications: Challenges and Envisioned System Enhancements, IEEE Network, \textbf{32}(2), pp.8--15 (2018)][20，Popovski P, Nielsen J J, Stefanovic C, et al., Wireless Access for Ultra-Reliable Low-Latency Communication: Principles and Building Blocks, IEEE Network, \textbf{32}(2), pp.16--23 (2018)][21，Ji H, Park S, Yeo J, et al., Introduction to Ultra Reliable and Low Latency Communications in 5G, (2017)][22，Ji H, Park S, Yeo J, et al., Ultra Reliable and Low Latency Communications in 5G Downlink: Physical Layer Aspects, (2018)]中讨论了目前主流的一些解决方案。这些技术包括HARQ快速重传、MIMO、波束形成、多协议接口整合、D2D通信、超密集组网等。其中一些技术可以单独使用以提高性能，而有一些技术需要结合在一起，组合使用才能获得更好的性能。这些文章都提到了设计架构，需要在时域与频域上进行灵活的划分，需要这些精心的设计，都是这是因为URLLC应用对低延迟和高可靠性的严格要求。

**1.2.2 网络性能评价问题研究现状**

针对URLLC场景的各项性能指标进行评价，是进一步优化改进URLLC通信，提高网络服务质量和用户服务体验的重要基础。由于URLLC对延迟和可靠性有着严格的要求，因此对URLLC的性能进行评估是非常有意义的。

**1）针对时延性能评估的研究**

Joachim等人在他们的文章中提出一个可实现的延迟评估边界。他们比较了5G RAN传输中不同配置的延迟[23, Sachs J, Wikstrom G, Dudda T, et al., 5G Radio Network Design for Ultra-Reliable Low-Latency Communication, IEEE Network, \textbf{32}(2), pp.24--31]。这些配置包括频分双工(FDD, Frequency Division Duplexing)、时分双工(TDD, Time Division Duplexing)、频段和时隙的使用。根据分析可知，利用高频带宽可以有效减少延迟，这也是毫米波技术得到广泛应用的原因。

随机网络演算理论是分析排队系统随机边界特性的有力理论工具，简化了性能指标的求解，在性能分析和理论边界计算中具有很好的实用效果。目前，针对无线网络边界性能评价已经取得了部分有效成果。Beck等人[25,M. A. Beck, S. Henningsen, Q. Xu, J. Wang, K. Wu and X. Liu. Demo abstract: An integrated tool of applying stochastic network calculus for network performance analysis[C]. 2017 IEEE Conference on Computer Communications Workshops (INFOCOM WKSHPS), Atlanta, GA, 2017:964-965]设计了基于随机网络演算的DISCO网络性能分析器，分析了网络积压和延迟等边界特性，并获取网络随机边界性能，以适应新的网络需求。Li等人[26, Z. Li, Y. Gao, B. A. Salihu, P. Li, L. Sang and D. Yang. Network Calculus Delay Bounds in Multi-Server Queueing Networks with Stochastic Arrivals and Stochastic Services[C]. 2015 IEEE Global Communications Conference (GLOBECOM), 2015:1-7.]运用随机网络演算分析多基站网络时延，使用随机服务曲线和M/M/N模型推导排队延迟界限。蒋宇明等人分析了无线电力通信系统的吞吐性能[27, Z. Li, Y. Jiang, Y. Gao, P. Li, L. Sang and D. Yang, Delay and Delay-Constrained Throughput Performance of a Wireless-Powered Communication System, IEEE Access, vol.5, pp.21620--21631 (2017)],他们将时延定义为约束条件，采用随机流量到达模型，推导出累计数据传输能力。M.Fidler等人使用随机服务过程来分析TCP的端到端延迟性能[28, R. Lübben and M. Fidler, Estimation method for the delay performance of closed-loop flow control with application to TCP, IEEE INFOCOM 2016-The 35th Annual IEEE International Conference on Computer Communications, pp.1--9 (2016)]。这篇文章采用随机服务过程实现了闭环流量的评价方法，并且同时分析了流量的积压和时延。K. Zheng, F. Liu, L. Lei, C. Lin and Y. Jiang等人分析了无线有限状态马尔可夫信道的性能，基于矩母函数（MGF， Moment Generating Functions）推导出了这种信道的延迟边界[29, K. Zheng, F. Liu, L. Lei, C. Lin and Y. Jiang, Stochastic Performance Analysis of a Wireless Finite-State Markov Channel, IEEE Transactions on Wireless Communications \textbf{12}(2), pp.782--793 (2013)]。陈昕团队专注于LTE网络，研究通过优化资源分配以保证延迟性能[30, Chen, Xin, Y. Si, and X. Xiang, Delay-bounded resource allocation for femtocells exploiting the statistical multiplexing gain, \textbf{71}, pp.3217--3236 (2015).]。在其研究中，证明了通信延迟受随机到达曲线和随机服务曲线的差值的约束。参考[31，M. Fidler, B. Walker and Y. Jiang, Non-Asymptotic Delay Bounds for Multi-Server Systems with Synchronization Constraints, IEEE Transactions on Parallel and Distributed Systems, vol.29,no.7, pp.1545--1559 (2018)]是Fidler M和Jiang共同合作完成的，这两位作者是随机网络演算理论研究的代表性人物，他们在这篇文章中利用随机网络演算理论分析了多服务器系统的延迟边界。

**2）针对可靠性评估的研究**

文献[Gulyás, András, Bíró, József, A stochastic extension of network calculus for workload loss examinations, Communications Letters IEEE,]提出了一种基于工作负载损失率的网络概率计算方法，该方法可通过对损失的计算来衡量网络服务的可靠性。文献[Deng Y, Lin C, An Extended Stochastic Loss Bound with Moment Generating Function, International Conference on Communications \& Mobile Computing IEEE (2010)]参考包络过程理论和矩母函数，得出了网络演算中的确定损失边界。文献[Sami Ayyorgun, et al., A Composable Service Model With Loss and a Scheduling Algorithm, Infocom (2004)]提出了一种新的网络服务模型，这种模型通过设置丢包参数来分析网络的丢包率。一篇来自华为公司的文章提出了一种免费模式的上行链路传输机制。一篇来自华为公司的文章提出了一种免授权模式的上行链路传输机制[24,Wang C, Chen Y, Wu Y, et al., Performance Evaluation of Grant-Free Transmission for Uplink URLLC Services, IEEE Vehicular Technology Conference 2017]。该机制在没有调度请求的情况下动态授予传输权限，再保证安全性的前提下满足了上行传输中URLLC的可靠性要求。通过模拟不同数量活跃用户的随机到达请求，采用免授权模式，可以有效提高数据传输的可靠性。

1.2.3 网络资源分配问题研究现状

5G通信技术的设计初衷就是要满足不同类型的服务和应用。目前，很多学者在资源配置和能源效率方面做了很多研究。在URLLC场景中，如何将频谱资源合理分配以满足用户端设备的通信需求是一项长期引起关注的研究。

**1）结合能耗的资源分配问题研究**

Anand A和De Veciana G基于5G标准技术正交频分多址（OFDMA，Orthogonal Frequency Division Multiple Access）建立了一次性传输模型，该模型采用排队论对频谱资源进行分析的[9, Anand A, De Veciana G, Resource Allocation and HARQ Optimization for URLLC Traffic in 5G Wireless Networks, (2018)]。他们发现在一次性传输系统中，长时间的小带宽比短时间的大带宽资源利用率更高。Mukherjee A等人[10，Mukherjee A, Energy Efficiency and Delay in 5G Ultra-Reliable Low-Latency Communications System Architectures, IEEE Network vol.32,no.2, pp.55--61 (2018)]提出了一个节能方案。这种方案对一组相邻的基站进行协调，通过彼此共享一个睡眠时间表，让基站在休眠与唤醒的状态中切换。如果基站当前负载较低的流量和较少的连接任务，它们将被设置为休眠模式。在保证延时的前提下，这种切换方案比传统方式更加节能。

**2）基于网络切片的资源分配问题研究**

网络切片使网络运营商能够将逻辑上相互独立的网络资源分配给服务提供者、虚拟运营商和普通用户，并在网络基础设施上提供定制化的面向服务的功能，从而支持多种不同的服务和应用。通过对软件定义网络和网络功能虚拟化技术的应用，网络运营商可以提供自动化的，弹性的，可编程的网络切片。随着网络应用数量增加，用户需求越来越复杂，应该考虑如何具体实现网络切片的算法，制定策略和机制来处理资源分配，特别需要应对高度动态化的资源共享需求。[32, Vassilaras S , Gkatzikis L , Liakopoulos N , et al. The Algorithmic Aspects of Network Slicing[J]. IEEE Communications Magazine, 2017, 55(8):112-119.]S. Vassilaras等学者关注于实时环境下的网络切片资源分配和控制算法，将网络资源管理和编排作为虚拟网络嵌入的一个实例，同时考虑到当前网络的动态特性。应用图论将网络切片问题从网络拓扑的角度去描述，并将其归约为整数线性规划中的多商品流问题。S.Sharma等人阐述了面向服务的5G切片概念，分析了从实体网络到功能网络的范式转换[33, Sameerkumar Sharma. Raymond Miller. Andrea Francini, A Cloud-Native Approach to 5G Network Slicing[J], IEEE Communications Magazine,Vol.55,No.8,pp.120-127,2017]。充分考虑到了网络切片在整个生命周期内的设计、实现和编排，并提出了原生云网络切片方法。通过一个概念验证系统的演示，验证了端到端移动网络中的原生云网络切片方法在资源利用率方面的优越性。通过建立一种网络切片系统，并提出特定算法或者分配机制来解决问题的研究还有[34, Xi Li. Ramon Casellas. Giada Landi ; Antonio de la Oliva ; Xavier Costa-Perez ; Andres Garcia-Saavedra ; Thomas Deiss ; Luca Cominardi ; Ricard Vilalta，5G-Crosshaul Network Slicing: Enabling Multi-Tenancy in Mobile Transport Networks[J]IEEE Communications Magazine,Vol.55, no.8,pp128-137, Year: 2017][35, Haijun Zhang. Na Liu. Xiaoli Chu. Keping Long. Abdol-Hamid Aghvami. Victor C. M. Leung,Network Slicing Based 5G and Future Mobile Networks: Mobility, Resource Management, and Challenges[J]IEEE Communications Magazine.Vol.55, no.8 pp138-145, 2017][36, Katsalis K , Nikaein N , Schiller E , et al. Network Slices toward 5G Communications: Slicing the LTE Network[J]. IEEE Communications Magazine, 2017, 55(8):146-154.]，[Lanfranco Zanzi, Vincenzo Sciancalepore, Andres Garcia-Saavedra, Xavier Costa-Perez. OVNES: Demonstrating 5G network slicing overbooking on real deployments. IEEE INFOCOM 2018 - IEEE Conference on Computer Communications Workshops (INFOCOM WKSHPS). pp.1-2. 2018],[ Dario Bega, Marco Gramaglia, Albert Banchs, Vincenzo Sciancalepore, Konstantinos Samdanis, Xavier Costa-Perez. Optimising 5G infrastructure markets: The business of network slicing. IEEE INFOCOM 2017 - IEEE Conference on Computer Communications. pp.1-9. 2017]他们都对服务编排和切片操作进行了深入的研究，指出了确保所需定制和性能的关键支持技术。

**3）结合强化学习的资源分配研究**

随着人工智能的不断发展，很多技术都与人工智能相结合实现了效率的提升。此外，网络服务和应用需求的多样化、复杂化也需要通过智能的方法来提供支撑。很多学者建立的网络资源分配问题的求解，都借助于强化学习的方法来实现。文献[37, Ying H, Nan Z, Yin H. Integrated Networking, Caching, and Computing for Connected Vehicles: A Deep Reinforcement Learning Approach[J]. IEEE Transactions on Vehicular Technology, 2018, 67(1):44-55.][38, Ying H, Zheng Z, Yu F R, et al. Deep Reinforcement Learning-based Optimization for Cache-enabled Opportunistic Interference Alignment Wireless Networks[J]. IEEE Transactions on Vehicular Technology, 2017, 66(11):10433-10445.]都是通过深度强化学习的方法分别解决了无线网络和车联网下的资源分配问题。[39, Hao Y , Tian D , Fortino G , et al. Network Slicing Technology in a 5G Wearable Network[J]. IEEE Communications Standards Magazine, 2018, 2(1):66-71.]Yixue Hao等人利用网络切片技术来解决智能穿戴网络的资源分配问题，提出了基于超密集组网的新型的5G智能穿戴网络。面对时延敏感设备的海量接入、不同设备对用户体验质量QoE（Quality of Experience）要求不同和如何智能管理等挑战，结合机器学习和强化学习的方法实现了数据驱动的网络分配管理系统，很好的解决了资源分配的问题。文献[40, Tianyu Yang. Yulin Hu. M. Cenk Gursoy. Anke Schmeink. Rudolf Mathar, Deep Reinforcement Learning based Resource Allocation in Low Latency Edge Computing Networks[C], 2018 15th International Symposium on Wireless Communication Systems (ISWCS), pp.1-5, 2018]通过深度强化学习方法结合边缘云计算等技术手段，解决了为满足URLLC通信性能要求的资源分配问题。为了提高端到端（E2E，End to End）的平均可靠性，他们在边缘计算（EC，Edge Computing）节点上设计了一个智能代理，开发了一个实时自适应的多用户卸载任务的计算资源分配策略。文献[41，Muhammad Rehan Raza. Matteo Fiorani. Ahmad Rostami. Peter Öhlen. Lena Wosinska. Paolo Monti,Dynamic slicing approach for multi-tenant 5G transport networks [invited], IEEE/OSA Journal of Optical Communications and Networking, vol.10, no.1, pp.A77-A90, 2018] 本文从混合整数线性规划公式和启发式算法两方面给出了动态切片问题的求解方法。比较了动态切片与静态切片的优点，与静态切片相比动态切片可以将网络请求拒绝概率降低一个数量级。这可以帮助网络提供商接受更多的网络请求到其基础设施中，并可能增加其收入。

**1.3 研究内容与创新点**

**1.3.1 主要研究内容**

本文将研究高可靠低延时网络下的性能评价及资源分配策略，具体内容包括：（1）高可靠低时延网络的通信特点及性能要求研究；（2）基于随机网络演算理论的高可靠低时延网络性能评价研究；（3）基于网络切片技术的高可靠低时延网络资源分配方法研究；（4）结合强化学习方法的高可靠低时延资源分配优化方法研究。（3和4也可以考虑结合成一个，就是智能资源分配优化方法研究）

**（1） 高可靠低时延网络的架构及性能指标研究**

分析5G高可靠低时延网络架构，研究网络通信过程中的核心组件，为分析网络性能提供模型依据。研究5G标准中关于高可靠低时延网络性能要求的规定，为后续分析时延和可靠性等指标提供数据支撑。

**（2） 基于随机网络演算理论的高可靠低时延网络性能评价研究**

围绕5G高可靠低时延网络的性能要求，分别从时延和可靠性两个方面，系统构建分析模型。分析用户到达数据流量、系统服务速率以及网络部署结构，运用随机网络演算理论，建立时延边界分析模型。针对高可靠低时延网络性能指标要求的时延和可靠性等参数，给出其相应的服务速率和建议的网络结构，为网络资源分配的研究提供指导方向。

**（3） 基于网络切片技术的高可靠低时延网络资源分配方法研究**

根据高可靠低时延网络的性能要求，为满足提供需要服务速率，需要对网络的带宽、计算等资源进行分配。本文研究5G网络主流的资源分配技术网络切片技术，结合高可靠低时延通信的特点，建立随时间变化的资源动态分配模型。该模型可以反映当前网络的资源分配状态，以及任务对所分配资源的利用情况，通过对资源利用情况设置效用函数，以实现最大化网络资源利用率的目标。

**（4） 结合强化学习方法的高可靠低时延资源分配优化方法研究**

由于5G网络高可靠低时延场景的实施技术标准正在完善中，尚无实际的应用数据产生，无法采用监督学习的方式对所建资源分配模型进行求解。另外，所建立的动态资源分配模型其状态空间随着时间的推移呈指数级增长，产生“维数灾难”问题。本文针对动态资源分配模型的求解问题，运用深度强化学习方法，通过不断动态学习划分网络切片行为，自适应调整分配策略，在不需要标注数据的情形下，给出智能动态资源分配策略。

**1.3.2 主要创新点**

（1）针对5G网络架构特点，建立网络性能评价模型

针对5G网络架构的特点，建立串联网络模型用来模拟高可靠低时延场景通信。模型可以分析从用户端（UE，User Equipment）到云服务器的数据传输。根据随机网络演算理论中的随机服务过程和串联属性来对系统进行延迟分析。

（2）针对高可靠低时延网络的性能要求，得出系统时延边界

为了满足低延迟高可靠的性能需要，本文提出了基于随机网络演算理论的分析方法，得到了一个适合于分析从用户端到基站接入网时延的随机边界。在此基础上，通过扩展推导得出了用于分析从用户端到云服务整个网络的时延的随机边界。为了分析网络的可靠性，本文提出了一个随机误块过程来表示误块率。研究了误块率对延迟的影响，提出了一种延迟边界分析方法。基于分析结果，得到了时延与数据到达率、数据服务率之间的关系，并运用Python语言结合Matplotlib库设计并开发了时延仿真器，提高了时延分析效率。

（3）用强化学习去解决网络切片问题

利用网络性能分析所得到的结果，指导网络资源分配的优化方向。为满足高可靠低时延的性能要求，设计基于网络切片的资源分配模型。综合考虑网络带宽、服务计算能力等资源，以及切片有效时间等因素，提出了结合深度强化学习方法的资源分配策略。通过设置评价网络切片利用的效用函数，以最大化系统效用为目标，以是否划分切片为动作空间，利用马尔科夫决策理论，给出智能动态资源分配策略，有效的提高了网络资源利用率。

====SDN那本书，可以在第二章的编写时候用上，先浏览再放起来=====

====下面的内容留着，以备用=====================

结合URLLC通信特点，利用随机网络演算理论分析了影响时延产生的主要因素。以及如何通过网络切片技术对

URLLC也进行了一些

**URLLC场景下性能分析与网络分片关键技术研究**

**2.1 高可靠低时延场景关键技术指标**

**2.2 网络性能分析关键技术研究**

**2.3 网络分片关键技术研究**

**2.4 强化学习方法**

**URLLC场景下的性能分析**

**3.1 URLLC场景下的时延分析**

**3.2 URLLC场景下的可靠性分析**

**URLLC场景下的网络分片策略研究**

**4.1 URLLC场景下的网络分片模型**

**4.2 基于强化学习方法的网络分片策略**

**4.3 网络分片算法实现**

**实验结果与分析**

**5.1 URLLC场景下的性能分析**

**5.2 URLLC场景下的网络分片性能分析**

**结论与展望**

**6.1 结论**

**6.2 展望**