

能量感知的ACPS调度研究

答辩人: 宋金林

导 师: 李仁发教授

时 间: 2018年5月20日

Key Laboratory for Embedded and Network Computing of Hunan Province





- 1 研究背景
- 2 主要工作
- 3 总 结







简单电子系统

分布式功能应^巴 异构化、网络



能量约束下的实时性与可靠性调度问题

油气汽车

绿色环保需求

复杂的ACPS

Automotive Cyber Physical Systems

从勞特對所算
角度研究DAG
调度问题



近几年我国新能源汽车销售情况

纯电动汽车

能量资源将成为ACPS设计的一个瓶颈



基本概念及模型





ACPS: 异构分布式嵌入式系统。

能量感知(Energy-aware): ACPS是一个能量感知系统

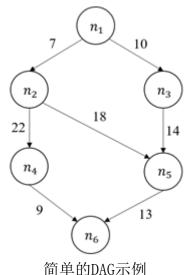
调度算法考虑能量限制

功能应用模型:抽象成有向无环图(DAG)。

- 一个应用包含多个任务
- ◆ 结点表示任务
- ◆ 边表示任务之间的通信
- 任务之间具有约束关系 (n_2 , n_3 执行完才能执行 n_5)

能量模型: $P(f) = P_s + h(P_{ind} + P_d) = P_s + h(P_{ind} + C_{ef} f^m)$.

可靠性模型:
$$R(n_i) = e^{-\lambda t}$$
, $\lambda_{k,v} = \lambda_{k,\max} 10^{\frac{d(f_{k,\max} - f_{k,v})}{f_{k,\max} - f_{k,\min}}}$



- Chakraborty S, Faruque M A A, Chang W, et al. Automotive Cyber–Physical Systems: A Tutorial Introduction. IEEE Design & Test, 2016, 33(4): 92-108
- Zhao B, Aydin H, Zhu D. On Maximizing Reliability of Real-Time Embedded Applications Under Hard Energy Constraint. IEEE Transactions on Industrial Informatics, 2010, 6(3):316-328





研究背景

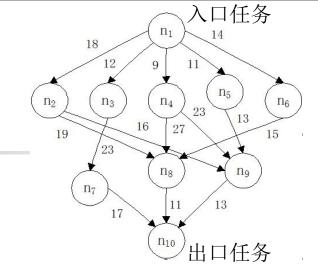
主要工作

能量约束下调度长度优化

能量约束下可靠性优化

3 总 结





◆问题描述

DAG应用G在满足能量约束条件下,求应用的最小调度长度。

Minimize: $SL(G) = AFT(n_{exit})$ 出口任务的实际结束时间(AFT)

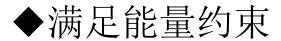
Subject to:
$$E(G) = \sum_{i=1}^{|N|} E(n_i) \le E_{given}(G)$$
 给定的能量限制

满足能量约束

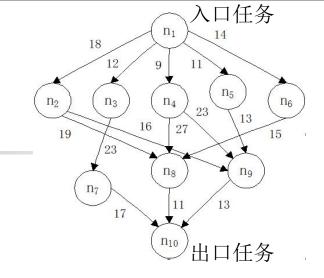


调度长度最小化





入口任务(高优先级)



出口任务(低优先级)

$$\{n_{s(1)}, n_{s(2)}, ..., n_{s(j-1)}\}$$
 $n_{s(j)}$ 已分配 正在分配

$$\{n_{s(j+1)}, n_{s(j+2)}, ..., n_{s(|N|)}\}$$

未分配
进行预分配

剩余 平均 -

满足任务可调度性剩余可用能量

剩余可用能量平均分配

实际预分配值
$$E_{\text{pre}}(n_i) = \min\{E_{\text{aa}}(n_i), E_{\text{max}}(n_i)\}$$







◆满足能量约束

入口任务(高优先级)

出口任务(低优先级)

$$\{n_{s(1)}, n_{s(2)}, \dots, n_{s(j-1)}\}$$
 $n_{s(j)}$ $\{n_{s(j+1)}, n_{s(j+2)}, \dots, n_{s(|N|)}\}$ 已分配 正在分配 未分配
$$E(G) = \sum_{x=1}^{|N|} E(n_{s(x)}) + \sum_{y=j+1}^{|N|} E_{\text{pre}}(n_{s(y)}) \le E_{\text{given}}(G)$$
 应用的能量约束转化成当前任务的能量约束
$$E(n_{s(j)}) \le E_{\text{given}}(G) - \sum_{x=1}^{j-1} E(n_{s(x)}) - \sum_{y=j+1}^{|N|} E_{\text{pre}}(n_{s(y)})$$
 8







◆调度长度最小化

任务的能量约束 —— 确定了任务可选的处理器频率范围

计算任务的最早结束时间EFT: 等于最早开始时间EST+执行时间w

$$EFT(n_{i}, u_{k}, f_{k,h}) = EST(n_{i}, u_{k}, f_{k,h}) + w_{i,k,h}$$

$$\begin{cases} EST(n_{\text{entry}}, u_{k}, f_{k,h}) = 0 \\ EST(n_{i}, u_{k}, f_{k,h}) = \max \left\{ avail[k], \max_{n_{x} \in pred(n_{i})} \left\{ AFT(n_{x}) + c'_{x,i} \right\} \right\} \end{cases}$$

求解任务的最早结束时间采用了局部优化的思想。







◆算法过程

任务优先级排序(降序)



计算任务能量预分配值



遍历处理器和频率 选择最优组合



将应用能量约束转换 成任务能量约束



计算任务能耗 与结束时间



计算应用的实际能 耗值与调度长度







◆实验验证

实验类型:不同能量约束下的实验、不同应用规模下的实验

应用模型: 快速傅里叶变换应用(FFT)、高斯消元应用(GE)

对比算法:

- ① HEFT: 异构最早结束时间算法(经典,但未考虑能量因素)
- ② MSLECC: 能量约束下调度长度优化最新研究
- ③ ESECC: 本文算法

评价指标:应用调度长度



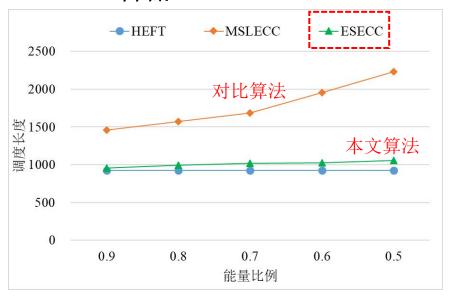




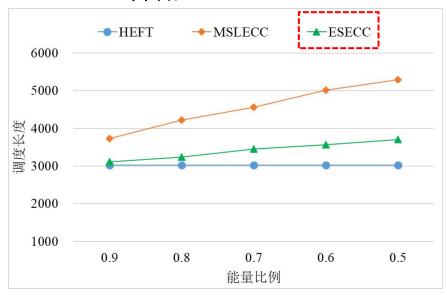
◆不同能量约束下的实验结果

能量约束: $E_{\text{HEFT}}(G) \times 0.5 \sim E_{\text{HEFT}}(G) \times 0.9$

降低 34.7%~52.8%



降低 16.6%~30%



FFT应用

GE应用



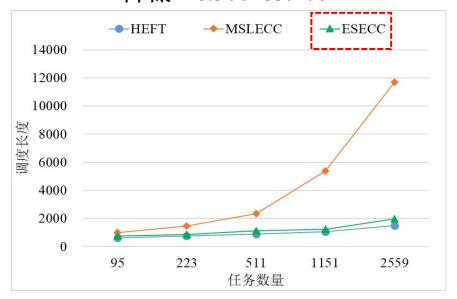




◆不同应用规模下的实验结果

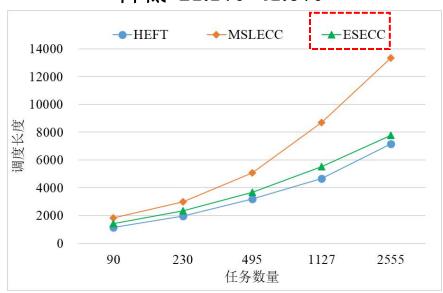
能量约束: $E_{\text{HEFT}}(G) \times 0.5$

降低 26.3%~83.2%



FFT应用

降低 21.1%~41.6%



GE应用





研究背景

主要工作

能量约束下调度长度优化

能量约束下可靠性优化

3 总 结







◆问题描述

DAG应用在满足能量约束条件下,求应用的最大可靠性,同时应 用响应时间不能超过截止时间。

Maxmize: $R(G) = \prod_{n_i \in \mathbb{N}} R(n_i)$ 应用可靠性为所有任务可靠性乘积

Subject to: $E(G) = \sum_{i=1}^{|N|} E(n_i) \le E_{given}(G)$

and $RT(G) \le D(G)$ 响应时间不能超过截止时间

满足能量约束

截止时间松弛



可靠性最大化



172:1111

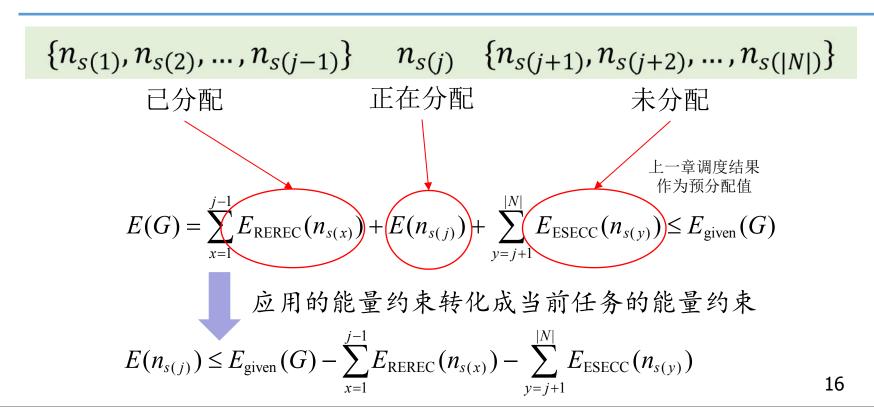


能量约束下可靠性优化

◆满足能量约束

出口任务

入口任务

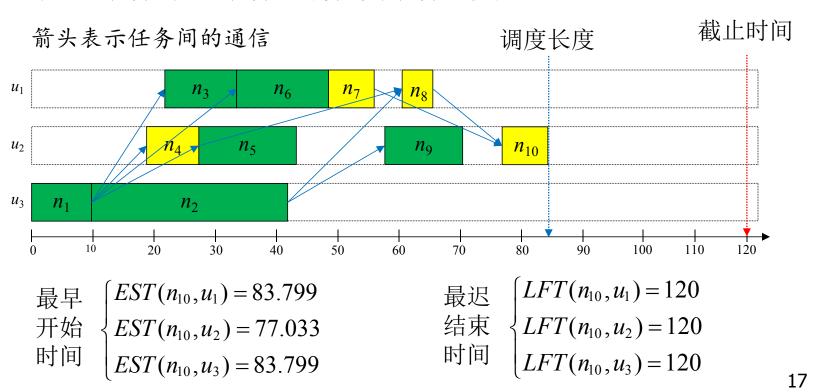




14 18 9 n_5 n_4 n_6 n_2 n_3 23 16 27 15 19 n_8 ng n_7 13 17 n_{10}

◆截止时间松弛

从出口任务到入口任务,计算每个任务可执行时间区间。





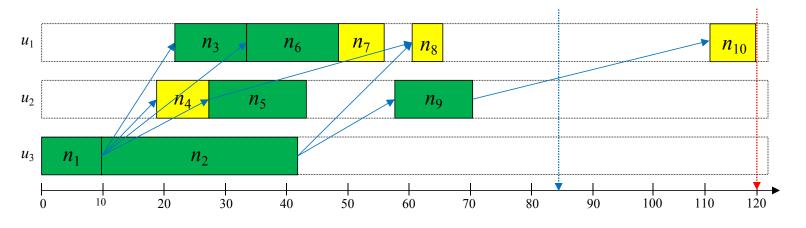




◆可靠性最大化

在能量约束,以及*EST*和*LFT*之间,选择能使任务可靠性值最大的处理器。 (任务在不同处理器、不同执行频率下的可靠性不同)

截止时间



任务10在u1上可获得比u2上更高的可靠性值







◆算法过程

任务优先级排序(升序)



将应用能量约束转换 成任务能量约束



遍历处理器和频率 选择最优组合



将应用截止时间转换成 任务执行时间约束



计算任务能耗、结束 时间及可靠性值



计算应用的实际能耗、响应时间以及可靠性值







◆实验验证

实验类型:不同能量约束下的实验、不同应用规模下的实验

应用模型:真实汽车功能应用、随机生成的功能应用(DAG生成器)

对比算法:

① HEFT: 异构最早结束时间算法(经典,但未考虑能量因素)

② MRRR: 时间约束下可靠性优化最新研究

③ MREC: 能量约束下可靠性优化最新研究

④ ESECC: 上一章算法

⑤ REREC:本章算法

评价指标:应用能耗、响应时间以及可靠性





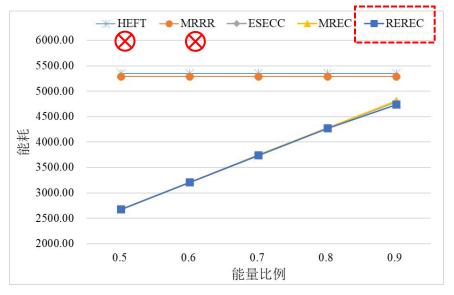


◆真实汽车功能

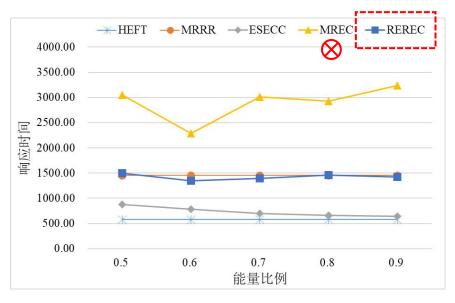
能量约束: $E_{\text{HEFT}}(G) \times 0.5 \sim E_{\text{HEFT}}(G) \times 0.9$

截止时间: 1500us

MRRR不满足能量约束 MREC不满足时间约束



能耗对比



响应时间对比





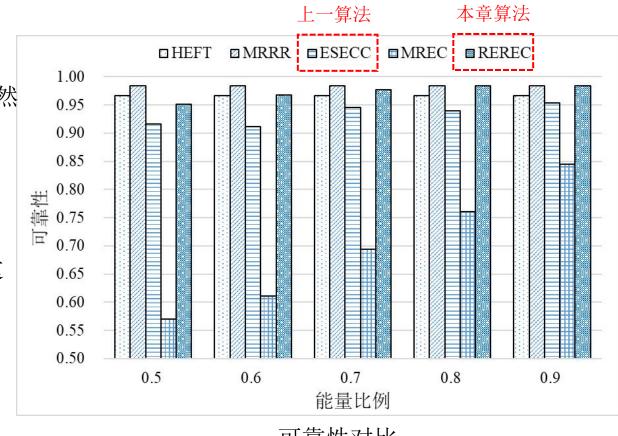


◆真实汽车功能

REREC在同时满足能量约束以 及截止时间需求下,可靠性仍然 非常高。

- 1) ESECC (3.2%~3.8%)
- 2) MREC (16.4%~66.8%)

和MRRR, HEFT很接近, 但这两算法不满足能量约束



可靠性对比



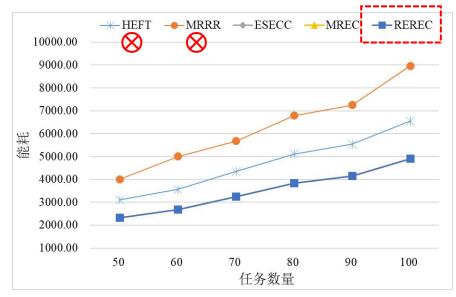


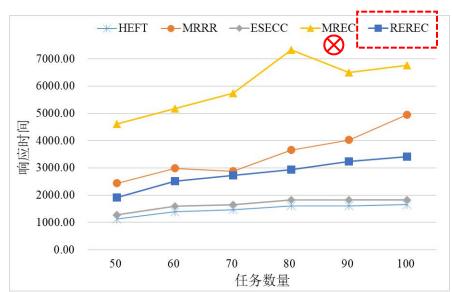


◆随机生成功能

能量约束: $E_{\text{HEFT}}(G) \times 0.75$ 截止时间: 2500us~5000us

MRRR不满足能量约束MREC不满足时间约束





能耗对比

响应时间对比





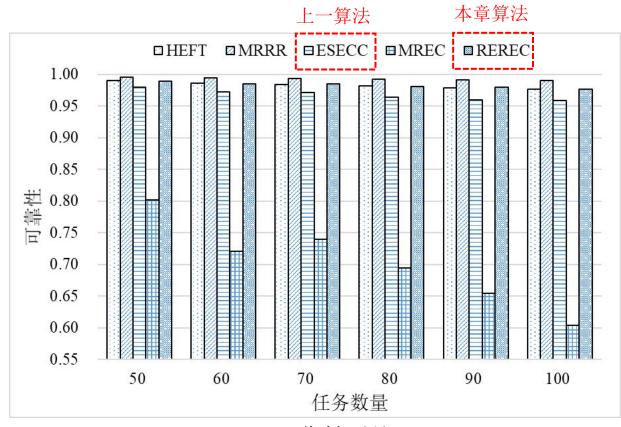


◆随机生成功能

结论类似:

- 1) ESECC (1.0%~2.1%)
- 2) MREC (23.3%~61.8%)

原因: MREC采用贪心策略, 高优先级分配较多能量,低 优先级任务以最低频率执行, 严重影响应用可靠性以及响 应时间。



可靠性对比





1 研究背景

2 主要工作

3 总 结





工作:

本文针对ACPS中能量有限情况,研究以DAG为模型的功能应用的实时性与可靠性,提出两个算法:

- 1、能量约束下应用调度长度最小化算法
- 2、能量约束下应用可靠性最大化算法

大量实验结果显示本文算法相比最新研究有显著提升。

展望:

- 1、考虑任务复制的能耗优化研究
- 2、能量约束下多功能调度分析
- 3、复杂网络体系结构的WCRT分析
- 4、ACPS网络信息安全研究





- Inlin Song, Guoqi Xie, Renfa Li, Xiaoming Chen. An Efficient Scheduling Algorithm for Energy Consumption Constrained Parallel Applications on Heterogeneous Distributed Systems. In: Proc of 2017 IEEE International Symposium on Parallel and Distributed Processing with Applications (ISPA), 2017:32-39. (CCF C类, 已收录).
- •Guoqi Xie, Hao Peng, Zhetao Li, Jinlin Song, Yong Xie, Renfa Li, Keqin Li. Reliability Enhancement Towards Functional Safety Goal Assurance in Energy-Aware Automotive Cyber-Physical Systems. IEEE Transactions on Industrial Informatics. (Under Review).





谢谢各位老师的聆听, 恳请批评指正!