エンドミル加工の固定サイクルにおける 工具パスの自律的最適化に関する研究

An autonomous optimization of tool paths in canned cycles for end milling

正 茨木 創一(京大工) 非 前田 大輔(京大工) 正 松原 厚(京大工) 正 垣野 義昭(垣野技術研究所) ○非 安田 朋広(京大工)

Soichi IBARAKI¹, Daisuke MAEDA¹, Atsushi MATSUBARA¹, Yoshiaki KAKINO², and Tomohiro YASUDA¹ ¹Kyoto University, Yoshidahonmachi, Sakyo-ku, Kyoto 606-8501 ²Kakino Research Institute, Nakagyo-ku, Kyoto

In order to perform a high-productivity manufacturing by fully utilizing the potential of today's high-speed machining centers, it is important for a manufacturing system that can autonomously determine machining conditions in an intelligent manner. This paper presents the implementation of an autonomous machining process monitoring scheme and an in-process optimization scheme of tool paths and machining conditions into canned milling cycles. Since a tool path is simple, repetitive, and known in such a canned milling cycle, the implementation of such an in-process control scheme is more practical compared to the case under an arbitrary tool path. This paper particularly considers a trochoidal grooving canned cycle as an example.

Key Words: end milling, canned cycles, machining process monitoring, machining process control, cutting force.

1. 緒言

ドリル加工やタップ加工においては、プログラミング作業 の簡便化と、NC プログラムの短縮化のために、従来からし ばしば固定サイクルを用いて加工が行われてきた.一方、エ ンドミル加工は加工方法の自由度が高いため、通常 CAM シ ステムにより算出された加工パスが用いられる.しかし、穴 形状の加工や溝加工など加工パスのパターン化が可能な単 純な加工フィーチャを対象とし、エンドミル加工用の固定サ イクルを装備する CNC は近年増加している.エンドミル加 工用の固定サイクルは、加工工程を単純な形状を持つ加工フ ィーチャの組み合わせとして定義するフィーチャベースの 工程設計法において基礎的な役割を果たすものであり[1]、フ ィーチャベースの工程設計は、STEP などのモデル記述プロ トコルとも対応している.しかし現状では、エンドミル加工 用の固定サイクルを有効に活用し工程設計を行っている例 は極めて稀である.

非熟練作業者が高速マシニングセンタの能力を十分に活 用し、実際に高能率な加工を行うためには、切削条件などの 自動設定や、オンラインでの加工条件の適応制御を自律的に 行う生産システムが必要不可欠である[2].このような観点か ら、加工状態を表すパラメータとして特に切削抵抗に着目し、 その制御という形で最適な加工条件を自律的に決定する手 法は80 年代以降多くの研究がなされてきた.しかし、この ような手法の実装のためには、切削抵抗のモニタリング精度 や工程設計の複雑さなど実用上問題が多く、実用化された例 は殆どない.

本論文では、切削抵抗のモニタリングと、それに基づき加 工条件及び工具パスをインプロセス制御する手法を、固定サ イクルを対象として実装する手法を提案する.

2. 固定サイクルにおける工具パスの自律的最適化法 2-1 対象とする固定サイクルとアルゴリズムの概要

固定サイクルでは工具パスがパターン化され既知である ため、動力計などの外部センサを用いることなく加工中の切 削抵抗をモニタリングすることが比較的容易である.また、 固定サイクル内部での加工パスの設計は自由度が高いため、 加工パスを適応的に修正することも、任意の工具パスの場合 と比較するとはるかに実用的であると言える.本論文では例



Fig. 1 Schematics of trochoidal grooving cycles



Fig. 2 Flow chart of learning steps in canned cycles

として、図1に示すようなトロコイド溝加工サイクルを取り 上げる.

図2に提案する手法の概略を示す.以下にその詳細を示 す.

2-2 切削抵抗のモニタリング

本手法では、加工中の切削抵抗はサーボモータの電機子電 流から推定する.一般に、摺動面、ボールねじなどの摩擦の 影響を正確に推定するのは困難であることから、各サイクル 内で刻々変化する切削抵抗を逐次モニタリングすることは 容易ではない[3]. ここでは、予め同一の工具パスを用いて空 送りしたときのサーボモータ電流を測定しておくことによ り摩擦の影響を保存しておき、また各サイクルにおける切削 抵抗の最大値のみをモニタリングの対象とする. 固定サイク ルのように加工パスがパターン化された条件では、このよう な手法により十分な精度が得られると判断した.

2-3 切削抵抗予測モデルの学習的同定

本論文では送り速度及び工具経路の最適化のために、垣野 ら[4]が提案した切削抵抗予測モデルを用いる.このモデルは 変形前切りくず厚さtm,及び切削円弧長Lという工具と加工 面の幾何的干渉から定義される2つのパラメータを説明変数 とした2次元応答曲面モデルで、工具とワーク材質の組み合 わせに応じて6つの係数を実験的に同定する必要がある.固 定サイクル内では、工具と加工面の幾何的干渉が既知である ため、各サイクルにおける切削抵抗の最大値から、最小2乗 法によりこれらの係数を学習的に更新することができる.

2-4 工具パス及び送り速度のインプロセスでの最適化

固定サイクル内に与えられたチェックポイント毎に、切削 抵抗予測モデルに基づき、工具経路及び送り速度を以下の規 範に基づき最適化を行う.

- 各サイクルの切削抵抗の予測最大値が、与えられた目標 値 F_{target} 以上とならない範囲で、工具経路のピッチ p を 最大化する.
- 2) 各サイクルにおいて切削抵抗の予測値が目標値 F_{target} に 一定化されるように,送り速度を決定する[4].

切削抵抗予測モデルと、ピッチ及び送り速度の更新を一定 間隔毎に繰り返すことにより、学習的に最適値に到達する.

3. ケーススタディ

提案した手法の有効性を加工実験により検証した. 主な加 工条件は以下の通り. 工作機械:小型立型マシニングセンタ, 工具: (Ti, Al)N コーテッド超硬ストレートエンドミル, ¢10mm, 4 枚刃, 主軸回転数: 2800 min⁻¹, 切削形態: ダウン カット, クーラント: オイルミスト.

初めに、切削抵抗予測のための初期モデルを得るため、工 具経路のピッチp及び送り速度Fの組み合わせを10通りに 変化させ加工を行った[5].ただし、送り速度は各サイクル内 で一定とした.図3に切削抵抗のモニタリング値を示す.サ ーボモータ電流による切削抵抗モニタリングの精度を示す ため、動力計による切削抵抗の測定値も同時に示す.

初期モデルから開始し、1 サイクル毎にモデル更新と送り 速度及びピッチの最適化を行った.3回の学習を行ったとき、 各々のサイクルにおける切削抵抗を、動力計を用いて測定し た結果を図4に示す.学習を繰り返すごとにモデルが改善さ れ、結果的に切削抵抗が目標値である640Nに制御されてい る.各サイクルにおけるピッチpの変化を表1に示す.

ー定送り速度,一定ピッチの場合(加工法1),各サイクル 内の送り速度のみを初期モデルを用いて制御し切削抵抗一 定化を図った場合(加工法2),上記の通りピッチ及び送り速 度両方を制御した場合(加工法3)について,加工時間を溝 長さ1mm当たりについて比較したものを表2に示す.ただ し,各サイクルにおける切削抵抗の最大値は3方法ともほぼ 同じとして比較した.送り速度に加え,ピッチの制御も行う ことにより,加工時間の最適化を図ることができた.

4. 結論

固定サイクルでは、加工パスは単純な形状の繰り返しで、 かつパス設計の自由度が高いため、加工状態のモニタリング、 工具パス及び加工条件の制御をシステムを実装することが より容易である.固定サイクルにより除去する形状を入力







Fig. 4 Measured cutting forces in one cycle of trochoidal grooving as learning steps proceed.

 Table 1
 Pitch and the mean of measured cutting force within each learning step in trochoidal grooving

learning step	pitch mm	cutting force N
1st try	2.072	694.53
2nd try	1.829	659.26
3rd try	1.804	641.63

 Table 2
 Comparison of three tests in machining time to proceed 1 mm

	pitch,	feedrate	time to proceed
	mm	mm/min	1 mm, sec
test 1 (constant			
feedrate, pitch)	1.0	1120	1.340
test 2 (optimized feedrate,			
constant pitch)	1.0	(varied)	1.075
test 3 (optimized feedrate			
and pitch)	1.804	(varied)	0.851

するだけで、内部の CL データの入力を必要とせず、工具パス及び加工条件を学習的に最適化する手法を提案し、例としてトロコイド溝加工固定サイクルに適用しその効果を検証した.

参考文献

- [1] 新家 秀規:エンドミル加工の知能化に関する研究,京都大 学博士論文,(2004).
- [2] 松原 厚:機械加工におけるプロセス計測/制御技術の現状 と動向,計測と制御,41,11 (2002) 781.
- [3] 茨木,坂平,新家,松原,垣野:エンドミル加工における 切削抵抗の推定法,精密工学会誌,70,8 (2004),1091.
- [4] 垣野,大塚,中川,佐々木: 焼入れ鋼のエンドミル加工に 関する研究(第1報),精密工学会誌,66,5 (2000),730.
- [6] 安田,茨木,松原:エンドミル加工における切削抵抗のモニタリング(第2報),精密工学会秋季大会講演論文集,(2004), 277