

Planificación de la producción de corto plazo en plantas “batch” multiproducto, multietapa: Un enfoque CP novedoso

Franco M. Novara^{#*}, Juan M. Novas^{*}, Gabriela P. Henning^{*}

[#]Facultad de Ingeniería Química, UNL, Santiago del Estero 2829, 3000 Santa Fe, Argentina

^{*}INTEC (UNL, CONICET), Güemes 3450, 3000 Santa Fe, Argentina

fra_novara@hotmail.com, {mnovas, ghenning}@intec.unl.edu.ar

Abstract. Este trabajo aborda el problema de “scheduling” predictivo de una planta industrial “batch” multiproducto, multietapa con unidades disímiles operando en paralelo en cada etapa. Se presenta un modelo de programación con restricciones (CP) que posibilita abordar de manera eficiente este problema. El mismo permite modelar una amplia variedad de características y limitaciones que están presentes en este tipo de ambiente industrial. Se reportan los resultados correspondientes a varios ejemplos de tamaño mediano que ya han sido abordados en la bibliografía del área. Éstos demuestran que el desempeño computacional del modelo es muy bueno, pues se encuentran soluciones óptimas/subóptimas de muy buena calidad en bajos tiempos de CPU.

Keywords. “Scheduling” predictivo, Plantas “batch”, Programación con restricciones, Recursos limitados.

1 Introducción

En diversas ramas industriales (química fina, alimenticia, farmacéutica, etc.) se emplean procesos de fabricación “batch” multiproducto, multietapa. En estos ambientes se manufacturan productos de una misma familia, que requieren iguales etapas de procesamiento, mediante una política de producción por lotes o “batches”. Así, cuando se fabrica un “batch” de un producto, éste atraviesa todas las etapas del proceso de manera secuencial, realizándose una tarea de procesamiento en cada etapa. Generalmente se dispone de unidades que operan en paralelo en las etapas, dando lugar a ambientes denominados “job-shop” flexibles [1]. Para generar la agenda de trabajo de los mismos es necesario: (i) asignar un equipo a cada tarea del “batch”, (ii) secuenciar las tareas asignadas a una misma unidad y (iii) establecer sus tiempos de inicio y fin, de manera de optimizar una medida de desempeño. La obtención de esta agenda constituye el problema abordado en este trabajo. Éste cobra importancia

debido a la multiplicidad de industrias que operan con este tipo de proceso productivo y a la dificultad intrínseca del mismo, ya que se trata de un problema combinatorio de tipo NP-hard (“nondeterministic polynomial-bounded – hard”). A ello se suma la variedad de aspectos que deben ser contemplados, tales como unidades de procesamiento disímiles en las etapas; restricciones topológicas, requerimiento de otros recursos discretos (i.e. aquéllos cuya capacidad se expresa un número entero positivo) disponibles en cantidades limitadas, fechas de entrega de los órdenes, fechas de disponibilidad de órdenes y equipos, tiempos de alistamiento de equipos y de limpieza dependientes de la secuencia (“changeover”), distintas políticas de almacenamiento intermedio/operación entre etapas, etc.

Este problema ha despertado un gran interés en la comunidad científica, la cual ha desarrollado principalmente enfoques basados en programación lineal mixta entera (MILP) - [2] y [3] -, y, en menor medida, programación con restricciones (“Constraint Programming”, CP) [4]. También existen aportes que combinan ambas propuestas y potencian sus ventajas [5] [6]. Una revisión reciente de los principales enfoques puede encontrarse en [7].

El modelo presentado en este trabajo se basa en un enfoque CP con capacidad de contemplar los aspectos antes citados y también limitaciones en la disponibilidad de equipos de limpieza y de ciertos recursos renovables (electricidad, vapor, mano de obra, etc.), requeridos por los “batches”. Además, permite adoptar diferentes funciones objetivo, tanto las vinculadas al tiempo de finalización de las tareas, como otras relacionadas a los costos de operación de la planta, de manera eficiente. Las razones por las cuales se ha optado por desarrollar un modelo CP en lugar de uno de tipo MILP se han discutido en detalle en [4].

En la Sección 2 de este trabajo se describe en detalle el problema abordado, así como las suposiciones realizadas. Luego se presenta el modelo elaborado que fue dividido en tres partes: un modelo básico y dos extensiones. En la Sección 4 se discuten resultados computacionales, comparándolos con los alcanzados por otros autores. Finalmente, se presentan conclusiones y trabajos futuros.

2 Descripción del problema

Se aborda el problema de programación de la producción de corto plazo (“scheduling predictivo”) de una planta “batch” multiproducto, multietapa, en la que existen equipos que operan en paralelo en cada etapa, los que pueden tener características diferentes (tiempos de procesamiento distintos para una misma tarea). En este ambiente, las unidades de procesamiento de una etapa no necesariamente están conectadas con todas las unidades de las etapas previa y posterior, por lo cual es necesario considerar la topología de la planta. Asimismo, en ciertas etapas del proceso se requieren otros recursos adicionales (mano de obra, electricidad, vapor), los cuales están disponibles en cantidades limitadas; estos recursos se consideran recursos discretos renovables.

Al inicio del horizonte de planificación se cuenta con información de los órdenes a agendar, cada una de las cuales corresponde a un “batch” o lote de un producto diferente, que se procesará secuencialmente en la planta, no permitiéndose división

y/o mezclado de lotes. El problema consiste en asignar, secuenciar y agendar las tareas que requiere cada “batch”; es decir, definir qué equipo procesará cada una de ellas, secuenciar las tareas asignadas a una misma unidad y establecer los tiempos de inicio y fin de cada actividad. Al resolver este problema debe considerarse que al comienzo del horizonte temporal pueden haber equipos que aún no están listos para operar y que puede haber “batches” que todavía tampoco puedan procesarse. Cada equipo requiere un tiempo de alistamiento o “set-up”, independiente del producto que procese y un tiempo de limpieza o “changeover” que es función de la secuencia de productos (del que procesó anteriormente y del que se va a procesar). Además, para realizar este “changeover” se requiere un equipo de limpieza del cual se dispone un número limitado de unidades. También es posible que existan secuencias de procesamiento de “batches” prohibidas en ciertos equipos. Finalmente, también deben considerarse las políticas de almacenamiento intermedio/operación entre etapas. En este trabajo se contempla (i) trabajar sin restricciones de almacenamiento intermedio, suponiendo que existe capacidad ilimitada (UIS, “Unlimited intermediate storage”), así como la situación opuesta, considerar que no existen tanques de almacenamiento intermedio (NIS, “non-intermediate storage”), (ii) permitiendo que un “batch” espere en la unidad que lo procesó hasta que la siguiente unidad esté disponible (UW, “unlimited wait”) dando lugar a una política NIS/UW, o (iii) no permitiendo esperas (ZW, “zero-wait”), dando lugar a una política NIS/ZW. Las suposiciones adicionales realizadas al elaborar el modelo son:

- La transferencia de cada “batch” entre etapas es instantánea.
- La disponibilidad de los recursos discretos es constante a lo largo del horizonte temporal.
- Los requerimientos de recursos renovables como mano de obra, electricidad, etc., son función del “batch” y de la etapa, siendo independientes del equipo.

3 Descripción del modelo

El modelo CP presentado a continuación fue implementado en el lenguaje OPL soportado por el paquete IBM ILOG CP Optimizer y el entorno de desarrollo IBM ILOG CPLEX Optimization Studio 12.4 [8]. Se ha optado por este entorno por sus facilidades para abordar problemas de “scheduling”, ya que permite definir variables de decisión de intervalo para representar las tareas, las cuales amplían el concepto clásico de actividad. Su utilización, en combinación con las denominadas funciones acumulativas (“*cumulFunction*”) que pueden ser definidas a medida, permiten representar la utilización acumulada de los recursos limitados, demandados por parte de las distintas actividades, en función del tiempo. Asimismo, el lenguaje posee otros constructores de alto nivel (por ejemplo, *endBeforeStart*, *presenceOf*), que agilizan la tarea de modelado. También permite la definición de estrategias de búsqueda basadas en el conocimiento del dominio de trabajo, que incrementan, en ciertos casos, la velocidad de instanciación de buenas soluciones y/o de hallazgo de una solución óptima.

3.1 Nomenclatura

Conjuntos/índices

Batches/b: “batches” a procesar en el período.

Stages/s: etapas del proceso productivo.

Units/u: unidades de procesamiento.

Units_s: unidades de procesamiento que pertenecen a la etapa *s*.

F_u: conjunto de unidades de la etapa *s+1* que no están conectadas con la unidad *u* de la etapa *s*.

Resources/r: recurso productivo discreto (electricidad, vapor, etc.).

Fb: conjunto de pares de “batches” que implican transiciones prohibidas, $f = \langle b_1, b_2 \rangle$.

Parámetros

pt_{b,u}: tiempo de procesamiento del batch *b* en el equipo *u*.

co_{b1,b2}: tiempo de “changeover” entre el batch *b₁* y el *b₂*.

su_u: tiempo de alistamiento o “setup” de la unidad *u*.

rd_u: fecha a la cual está disponible la unidad *u*; “ready-time” de *u*.

rt_b: “release-time” del “batch” *b*.

avail_r: cantidad disponible del recurso *r* durante todo el horizonte de planificación.

requir_{b,s,r}: requerimiento del recurso *r* en la etapa *s* por parte del “batch” *b*.

Funciones acumulativas

unitUsage_u: modela la capacidad de los equipos de procesar como máximo un lote por vez.

forbiddenChangeOver_{b,u}: asiste en el modelado de secuencias prohibidas.

resourceUsage_r: modela la disponibilidad limitada del recurso discreto *r*.

cleaningResourceUsage: modela la disponibilidad de los recursos de limpieza.

Variables

task_{b,u}: tarea de procesamiento del “batch” *b* en la unidad *u*.

cleanTask_{b1,b2,u}: tarea de limpieza, llevada a cabo en la unidad *u* al finalizar la tarea de procesamiento del “batch” *b₁*, antes de iniciar el procesamiento de *b₂*.

taskSequence_u: variable de secuencia asociada a las tareas del equipo *u*.

Mk: Makespan de la agenda de trabajo

3.2 Modelo básico

Las variables *task_{b,u}* y *cleanTask_{b1,b2,u}* son variables de intervalo que representan los intervalos de tiempo durante los cuales se desarrollan las tareas de procesamiento y limpieza, respectivamente. Ambas se asocian a tres variables simples, dos de ellas independientes, que representan el inicio, final y duración del intervalo. Para acceder a cada una de ellas se utilizan las sentencias *startOf(task_{b,u})*, que retorna el inicio del intervalo), *endOf(task_{b,u})*, que retorna el fin y *sizeOf(task_{b,u})*, que representa la duración. Además, se utiliza el predicado *presenceOf(task_{b,u})*, el cual retorna valor 1 ó 0 en correspondencia con la presencia o no de la variable. Este predicado se emplea

en la expresión (1) para asegurar que cada tarea se asigne a un único equipo por etapa y en la expresión (2) para establecer la duración de la tarea. En caso que entre las etapas se adopte una política NIS/UW es necesario cambiar el signo de la expresión (2) por \geq .

$$\sum_{u \in Units_s} presenceOf(task_{b,u}) = 1, \forall s \in Stages, \forall b \in Batches \quad (1)$$

$$sizeOf(task_{b,u}) = pt_{b,u} \cdot presenceOf(task_{b,u}), \forall b \in Batches, \forall u \in Units \quad (2)$$

Para establecer la condición de precedencia entre las tareas que pertenecen a un mismo “batch” se plantea la restricción (3). En ella se utiliza el constructor *endBeforeStart*, el cual es equivalente a $endOf(task_{b,u1}) \leq startOf(task_{b,u2})$ cuando ambas variables están presentes (sus predicados *presenceOf* asociados valen 1). En caso de adoptarse una política de almacenamiento intermedio/operación NIS/ZW o NIS/UW entre etapas es necesario cambiar el constructor *endBeforeStart* por *endAtStart*, que equivale a la expresión $endOf(task_{b,u1}) = startOf(task_{b,u2})$.

$$endbeforeStart(task_{b,u1}, task_{b,u2}), \quad \forall b \in Batches, \quad (3)$$

$$\forall u1 \in Units_{s1}, \forall u2 \in Units_{s2}, \forall s1, s2 \in Stages, s1 + 1 = s2$$

A efectos de restringir a uno la cantidad de “batches” que pueden ser procesados simultáneamente en un determinado equipo se plantean las expresiones (4) y (5). En la primera de ellas se define la función acumulativa “*unitUsage*”. Siendo cada unidad de procesamiento un recurso discreto unario, su capacidad máxima se fijó en uno y esa capacidad se considera “consumida” cada vez que una tarea es realizada en el equipo y liberada cuando la tarea concluye. Para modelar esta situación se utilizó el constructor “*pulse(X, a)*”, el cual toma el valor “*a*” durante el período que va desde el inicio hasta la finalización de la variable de intervalo “*X*”.

$$unitUsage_u \leq 1, \forall u \in Units \quad (4)$$

$$unitUsage_u = \sum_{b \in Batches} pulse(task_{b,u}, 1), \forall u \in Units \quad (5)$$

La expresión (6) permite representar las restricciones topológicas de la planta y la expresión (7) los tiempos de “changeover”.

$$presenceOf(task_{b,u1}) \Rightarrow presenceOf(task_{b,u2}) = 0 \quad (6)$$

$$\forall b \in Batches, \forall u1 \in Units, \forall u2 \in F_{u1}$$

$$\begin{aligned} & presenceOf(task_{b1,u}) \cdot presenceOf(task_{b2,u}) \cdot \\ \min(& endOf(task_{b1,u}) + co_{b1,b2} + su_u, endOf(task_{b2,u}) + co_{b2,b1} + su_u) \\ & \leq \max(startOf(task_{b1,u}), startOf(task_{b2,u})) \quad (7) \\ & \forall b1, b2 \in Batches, \forall u \in Units \end{aligned}$$

Para poder modelar las secuencias de procesamiento prohibidas se recurrió a la definición de otra función acumulativa denominada *forbiddenChangeOver*, y al constructor *alwaysIn(cumulFunction, Y, a)* el cual obliga a la función *cumulFunction* a tomar el valor “a” durante el intervalo de tiempo que representa la variable de intervalo “Y”. Dichas expresiones participan de las restricciones (8) y (9), que son las que modelan las secuencias prohibidas.

$$\begin{aligned} & \text{alwaysIn}(\text{forbiddenChangeOver}_{f.b2,u}, \text{task}_{f.b2,u}, 0), \\ & \forall f \in Fb, \forall u \in Units \end{aligned} \quad (8)$$

Para definir la función acumulativa se utilizó el constructor *stepAtStart(X, a, b)* que trabaja de manera similar al constructor *pulse(X, a)* ya introducido; la diferencia aquí es que este constructor adopta un valor entre “a” y “b” cuando comienza el intervalo de la variable “X”, pero no vuelve a cero cuando éste termina.

$$\begin{aligned} & \text{forbiddenChangeOver}_{f,u} = \text{stepAtStart}(\text{task}_{f.b1,u}, 1, 1) - \\ & \sum_{b \notin f} \text{stepAtStart}(\text{task}_{b,u}, 0, 1), \forall f \in Fb, b \in Batches, \forall u \in Units \end{aligned} \quad (9)$$

La expresión (10) permite contemplar las fechas de disponibilidad de equipos y “batches” y los “setup-times” de las unidades.

$$\begin{aligned} & \text{startOf}(\text{task}_{b,u}) \geq \max(\text{rd}_u + \text{su}_u, \text{rt}_b) \cdot \text{presenceOf}(\text{task}_{b,u}) \\ & \forall b \in Batches, \forall u \in Units \end{aligned} \quad (10)$$

3.3 Extensiones al modelo

Caso I. Esta extensión incorpora el modelado de otros recursos renovables diferentes de los equipos, tales como mano de obra, servicios, etc., que también son utilizados por las actividades de producción y cuya disponibilidad es limitada. Éstos se consideran recursos discretos (capacidad mayor o igual a uno) y para representar su empleo se definió la función acumulativa *resourceUsage* que participa en las restricciones (11) y (12). En la definición de esta función acumulativa, y al igual que cuando se modeló la disponibilidad de equipos, se utilizó el constructor “*pulse(X, a)*”.

$$\text{resourceUsage}_r \leq \text{avail}_r, \forall r \in Resources \quad (11)$$

$$\begin{aligned} \text{resourceUsage}_r = & \sum_{\forall b \in Batches} \sum_{\substack{\forall u \in Units_s \\ \forall r \in Resources}} \text{pulse}(\text{task}_{b,u}, \text{requir}_{b,s,r}), \end{aligned} \quad (12)$$

Caso II. La segunda extensión contempla el modelado de la situación en la que la limpieza de un determinado equipo, entre dos “batches” de diferentes productos (“*changeover*”), se realiza utilizando un recurso que posee una disponibilidad

acotada. Para representar esta actividad de limpieza se recurrió a una nueva variable de intervalo denominada $cleanTask_{b1,b2,u}$. La duración de este tipo de tarea se asocia mediante la expresión (13) a la duración del “*changeover*”, que fuera representado en la expresión (7).

$$sizeOf(cleanTask_{b1,b2,u}) = co_{b1,b2} \cdot presenceOf(cleanTask_{b1,b2,u}) \quad (13)$$

$$\forall b1, b2 \in Batches, b1 \neq b2, \forall u \in Units$$

Debido a que una actividad de limpieza correspondiente a un cierto “*changeover*” entre dos tareas se ejecuta sólo si las mismas se llevan a cabo consecutivamente, en la expresión (14) se recurre a la utilización de la variable de secuencia $taskSequence$ y el constructor $typeOfNext$ para su modelado. La variable $taskSequence$ establece una secuencia con las variables de intervalo que representan tareas ejecutadas en la unidad u , y el constructor $typeOfNext$ establece qué variables no pueden estar una a continuación de la otra en dicha secuencia. Finalmente, para asegurar que el orden de las variables de intervalo en la secuencia se corresponda con el orden de ejecución de las tareas se utiliza el constructor $noOverlap$, tal como se indica en (15).

$$presenceOf(cleanTask_{b1,b2,u}) = 0$$

$$\Rightarrow typeOfNext(taskSequence_u, task_{b,u}) \neq b2 \quad (14)$$

$$\forall b, b1, b2 \in Batches, \forall u \in Units$$

$$noOverlap(taskSequence_u, co), \quad \forall u \in Units \quad (15)$$

La presencia de tareas de limpieza obliga a su sincronización con las actividades de procesamiento de los “*batches*”. Las expresiones (16) y (17) son las que modelan la articulación entre estos dos distintos tipos de tareas. Así, si se realiza un “*changeover*” en un dado equipo, entre las actividades correspondientes al procesamiento de dos “*batches*” distintos, la variable de intervalo $cleanTask$ deberá ubicarse temporalmente luego que haya finalizado la primera tarea y antes que se inicie la segunda.

$$endOf(task_{b1,u}) \cdot presenceOf(cleanTask_{b1,b2,u})$$

$$\leq startOf(cleanTask_{b1,b2,u}), \forall b1, b2 \in Batches, b1 \neq b2, \forall u \in Units \quad (16)$$

$$startOf(task_{b2,u}) \cdot presenceOf(task_{b1,u}) \geq$$

$$endOf(cleanTask_{b1,b2,u}), \forall b1, b2 \in Batches, b1 \neq b2, \forall u \in Units \quad (17)$$

En virtud que las actividades de limpieza se llevan a cabo por medio de un número limitado de unidades destinadas a este fin, se definió en la expresión (18) la función acumulativa $cleaningResourceUsage$, que modela el empleo de este recurso escaso por parte de las tareas de limpieza. En su definición se utilizó nuevamente el constructor “*pulse(X, a)*”. La expresión (19) permite acotar el empleo simultáneo de los equipos de limpieza.

$$cleaningResourceUsage = \sum_{u \in Units} \sum_{b1, b2} pulse(cleanTask_{b1,b2,u}, 1) \quad (18)$$

$$cleaningResourceUsage \leq Qcr, \forall u \in Units \quad (19)$$

Finalmente, deben definirse las restricciones que corresponden a la función objetivo seleccionada. En el caso del Makespan, la expresión (20) es la que lo define.

$$\text{endOf}(Task_{b,u}) \leq Mk, \quad \forall b \in Batches, \quad \forall u \in Units \quad (20)$$

4 Resultados

Se seleccionaron casos de estudio abordados en los trabajos [3], [4] y [5] para comprobar el desempeño de la actual propuesta; éstos presentan variantes en cuanto al conjunto de aspectos contemplados y la función objetivo seleccionada.

Caso de estudio 1: Corresponde a un conjunto de problemas resueltos en el trabajo [4]. Se trata de una planta que posee 5 etapas y 25 unidades productivas (los equipos que pertenecen a una misma etapa no son idénticos), en la que se consideran restricciones topológicas, de secuencias prohibidas, de tiempos de limpieza (“changeover”) dependientes de la secuencia, “setup” de equipos, así como “ready-times” y “release-times” de unidades y “batches”. Además, se consideran políticas de almacenamiento intermedio/operación entre etapas de tipo UIS, NIS/ZW y NIS/UW. El objetivo perseguido es la minimización del makespan y se seleccionaron específicamente los ejemplos correspondientes a 5, 12 y 22 órdenes, correspondientes a las tres políticas mencionadas.

Caso de estudio 2: Éste corresponde al ejemplo 4 del trabajo [3], que en esta contribución se identifica como P2. Se trata del problema de “scheduling” de un ambiente productivo conformado por 5 etapas y 12 unidades (algunas de ellas operando en paralelo, pero no idénticas entre sí) entre las cuales hay restricciones topológicas. Se consideran también tiempos de “setup” y “changeover”. Además, se introducen 3 tipos diferentes de recursos discretos (electricidad, vapor y recursos humanos) demandados por ciertos “batches”, sólo en algunas etapas, con diferentes requerimientos en cada caso. El objetivo perseguido es la minimización de la tardanza total para una agenda de producción de 12 órdenes. Para abordar este problema se incorporó a la presente propuesta el modelado de la tardanza de cada “batch” y una función objetivo de tardanza total. Por limitaciones de espacio, éstas no se describen.

Caso de estudio 3: Corresponde a los problemas descritos en las tablas 16 y 17 del trabajo [5], que en esta contribución se identifican como P3.a y P3.b, respectivamente. Son dos conjuntos de datos distintos para el mismo escenario: una planta que posee 3 etapas productivas y 8 equipos (algunos de ellos operando en paralelo, pero no idénticos) distribuidos entre esas etapas, entre los que hay restricciones topológicas. Se consideran también tiempos de “setup” y costos tanto por operar un equipo, independientemente del “batch” que procese, como los de fabricación de un dado “batch” en un determinado equipo. El objetivo es minimizar los costos de operación. El modelado de esta función objetivo de costos tampoco se incluyó en el trabajo por razones de espacio.

Los resultados de los tres casos de estudio se presentan en la Tabla 2. Los mismos corresponden a la solución de los modelos en una PC con 4GB de RAM, procesador

Intel(R) Core(TM) i5-2450M, utilizando la estrategia de búsqueda “resetear” que provee el “solver” de IBM-ILOG. Se obtuvieron las mismas soluciones reportadas por otros autores, o soluciones de mejor calidad, en bajos tiempos de CPU. Sin embargo, dentro de los 900 s de CPU establecidos como límite, sólo fue posible garantizar que la solución hallada es la óptima para los problemas de menor dimensión. También es posible apreciar que se obtuvieron soluciones iniciales de excelente calidad en muy bajos tiempos de CPU.

En la Tabla 3 se muestran los resultados obtenidos para diferentes variantes del problema 5-UIS. Las mismas permiten apreciar el impacto de un incremento de la dimensionalidad del problema al aumentar el número de “batches” de un mismo producto. También posibilitan considerar escenarios de distinta complejidad al contemplar de forma explícita las actividades de limpieza y la existencia de un número creciente de equipos destinados a este fin.

Tabla 2. Resultados computacionales del modelo

Problema	Resultados de otros autores				Resultados del presente trabajo			
	Primera solución		Mejor solución		Primera solución		Mejor solución ^a	
	F.O.	CPU	F.O.	CPU	F.O.	CPU	F.O.	CPU
5-UIS	228.00	0.03	199.00	8.70	199.00	0.34	199.00	0.51
5-NIS/ZW	228.00	0.03	199.00	9.31	200.00	0.43	199.00	0.59
5-NIS/UW	228.00	0.03	199.00	10.31	206.00	0.35	199.00	0.54
12-UIS	354.00	0.11	293.10 ^b	42.88	264.00	3.40	200.00 ^b	309.78
12-NIS/ZW	381.00	0.13	311.20 ^b	168.06	245.00	1.80	199.00 ^b	132.57
12-NIS/UW	370.10	0.13	301.20 ^b	378.00	245.00	1.54	199.00 ^b	127.42
22-UIS	534.40	0.33	509.40 ^b	4.47	273.00	3.38	291.00 ^b	833.63
22-NIS/ZW	-	-	-	-	377.00	24.72	311.30 ^b	578.43
22-NIS/UW	592.40	1.84	550.40 ^b	26.63	352.90	45.36	352.90 ^b	45.36
P2	-	-	31.6	114.05	93.40	2.24	31.60 ^b	47.00
P3.a	-	-	111 ^b	c	125	0.18	100 ^b	1.32
P3.b	-	-	704 ^b	c	768	0.18	704 ^b	4.18

a. Solución obtenida en un tiempo máximo de 900 segundos de CPU.

b. Solución sub-óptima /solución óptima no comprobada.

c. Tiempos no reportados por diferencias tecnológicas en los equipos de cómputo.

Tabla 3. Resultados computacionales de distintas variantes del problema 5-UIS.

Variantes de 5-UIS	Número de batches por producto	Cantidad de equipos de limpieza	Primera solución		Mejor solución ^a	
			F.O.	CPU	F.O.	CPU
V1	[1,1,1,1,1]	1	344.30	19.67	199.00	2.12
V2	[2,1,1,1,1]	1	200.00	2.90	199.00	5.88
V3	[4,1,1,6,1]	No se contempla	297.50	0.56	212.60 ^b	47.31
V4	[4,1,1,6,1]	1	212.60	138.31	212.60 ^b	138.31
V5	[4,1,1,6,1]	2	243.60	38.3	212.60 ^b	364.51

a. Solución obtenida en un tiempo máximo de 900 segundos de CPU.

b. Solución sub-óptima /solución óptima no comprobada.

A efectos de mejorar el desempeño computacional del modelo, en el problema P2 se incluyó una restricción adicional que, en cada equipo, ordena los “batches” asignados al mismo por fecha de entrega creciente. Este tipo de restricción también había sido agregada por los autores del trabajo [3]. Asimismo, al resolver los ejemplos que corresponden a la segunda extensión del modelo se seleccionó una estrategia de instanciación de variables que emplea conocimiento del dominio. Específicamente, se definió el siguiente orden de instanciación: $task_{b,u}$, $cleanTask_{b1,b2,u}$.

5 Conclusiones

Se propuso un modelo CP novedoso para el problema de “scheduling” predictivo de una planta industrial “batch” multiproducto, multietapa, con unidades disímiles operando en paralelo en cada etapa y limitaciones en la disponibilidad de recursos renovables. Éste se evaluó mediante casos de estudio con distinto grado de complejidad. El modelo, que en el futuro se valorará de manera más exhaustiva, exhibió un comportamiento robusto y permitió la fácil incorporación de nuevas restricciones. Los resultados mostraron que es posible obtener soluciones óptimas/subóptimas de muy buena calidad en bajos tiempos de CPU, así como adoptar distintas funciones objetivo sin perder eficiencia computacional.

Como líneas de trabajo futuro se apunta a (i) ampliar el alcance del modelo para considerar recursos renovables discretos cuya disponibilidad varía en el tiempo, así como órdenes de producción que incluyen múltiples “batches” a ser producidos en modo “campana”, (ii) explorar estrategias de instanciación e inicialización de variables que mejoren la eficiencia computacional en ejemplos de mayor tamaño.

6 Referencias

1. Maravelias, C.T.: General Framework and Modeling Approach Classification for Chemical Production Scheduling. AIChE Journal, In press (2012)
2. Castro, P.M., Grossmann, I.E.: New Continuous-Time MILP Model for the Short-Term Scheduling of Multistage Batch Plants. Ind. Eng. Chem. 44, 9175-9190 (2005)
3. Marchetti, P.A., Cerdá, J.: A general resource-constrained scheduling framework for multistage batch facilities with sequence-dependent changeovers. Computers and Chemical Engineering 33, 871-886 (2009)
4. Zeballos, L.J., Novas, J.M., Henning, G.P.: A CP formulation for scheduling multiproduct multistage batch plants. Computers and Chemical Engineering 35, 2973-2989 (2011)
5. Jain, V., Grossmann, I. E. Algorithms for hybrid MILP/CP models for a class of optimization problems. INFORMS Journal of Computing, 13, 258–276. (2001)
6. Harjunkski, I., Grossmann, I.E.: Decomposition techniques for multistage scheduling problems using mixed-integer and constraint programming methods. Computers and Chemical Engineering. 26, 1533-1552 (2002)
7. Méndez, C.A., Cerdá, J., Grossman, I.E., Harjunkski, I., Fahl, M.: State-of-the-art review of optimization methods for short-term scheduling of batch processes. Computers and Chemical Engineering 30, 913-946 (2006)
8. IBM ILOG CPLEX Optimization Studio <http://www-01.ibm.com/software/integration/optimization/cplex-optimization-studio/>