



VYSOKÉ UČENÍ TECHNICKÉ V BRNĚ
BRNO UNIVERSITY OF TECHNOLOGY



FAKULTA PODNIKATELSKÁ
ÚSTAV INFORMATIKY

FACULTY OF BUSINESS AND MANAGEMENT
INSTITUTE OF INFORMATICS

ANALÝZA VYBRANÝCH UKAZATELŮ SPOLEČNOSTI GRADIMO S.R.O.

ANALYSIS OF SELECTED INDICATORS OF GRADIMO S.R.O.

BAKALÁŘSKÁ PRÁCE
BACHELOR'S THESIS

AUTOR PRÁCE
AUTHOR

ZBYNĚK BLAŽEK

VEDOUCÍ PRÁCE
SUPERVISOR

doc. RNDr. JIŘÍ KROPÁČ, CSc.

BRNO 2014

ZADÁNÍ BAKALÁŘSKÉ PRÁCE

Blažek Zbyněk

Manažerská informatika (6209R021)

Ředitel ústavu Vám v souladu se zákonem č.111/1998 o vysokých školách, Studijním a zkušebním řádem VUT v Brně a Směrnicí děkana pro realizaci bakalářských a magisterských studijních programů zadává bakalářskou práci s názvem:

Analýza vybraných ukazatelů společnosti Gradimo s.r.o.

v anglickém jazyce:

Analysis of Selected Indicators of Company Gradimo s.r.o.

Pokyny pro vypracování:

Úvod

Cíle práce, metody a postupy zpracování

Teoretická východiska práce

Analýza současného stavu Vlastní

návrhy řešení

Závěr

Seznam použité literatury

Přílohy

Seznam odborné literatury:

HINDLS, R., S. HRONOVÁ a J. SEGER. Statistika pro ekonomy. 6. vyd. Praha: Professional Publishing, 2006. 415 s. ISBN 80-86419-99-1.

KOZÁK, J., J. ARLT a R. HINDLS. Úvod do analýzy ekonomických časových řad. 1. vyd. Praha: VŠE, 1994. 208 s. ISBN 80-7079-760-6.

KROPÁČ, J. Statistika B. 2. vyd. Brno: FP VUT, 2009. 151 s. ISBN 978-80-214-3295-6. SEGER, J. Statistika v hospodářství. 1. vyd. Praha: ETC Publishing, 1998. 636 s. ISBN 80-86006-5.

Vedoucí bakalářské práce: doc. RNDr. Jiří Kropáč, CSc.

Termín odevzdání bakalářské práce je stanoven časovým plánem akademického roku 2013/2014.

L.S.

doc. RNDr. Bedřich Půža, CSc.
Ředitel ústavu

doc. Ing. et Ing. Stanislav Škapa, Ph.D.
Děkan fakulty

V Brně, dne 02. 06. 2014

Abstrakt

Bakalářská práce se zabývá analýzou vybraných ukazatelů společnosti Gradimo s.r.o., která se orientuje na prodej cigaret skrz komisní prodej nebo automaty. Proto je práce zaměřena zejména na optimalizaci skladových zásob, která má za cíl minimalizovat množství finančních prostředků do nich vložených.

Klíčová slova

Časové řady, skladové zásoby, regresní analýza, prognóza, sezónní složka

Abstract

Bachelor's thesis deals with analysis of selected indicators of company Gradimo s.r.o., which is interested in cigarette sales thru vending machines and consignment sale. Because of that this thesis is focused on inventory optimization. It's target is to minimize amount of funds in it.

Key words

Time series, inventory, regression analysis, prognosis, season component

Bibliografická citace

BLAŽEK, Z. Analýza vybraných ukazatelů společnosti Gradimo s.r.o.. Brno: Vysoké učení technické v Brně, Fakulta podnikatelská, 2014. 56 s. Vedoucí bakalářské práce doc. RNDr. JIŘÍ KROPÁČ, CSc.

Čestné prohlášení

Prohlašuji, že jsem celou bakalářskou práci zpracoval samostatně na základě uvedené literatury a pod vedením svého vedoucího bakalářské práce. Prohlašuji, že citace použitých pramenů je úplná, a že jsem v práci neporušila autorská práva (ve smyslu zákona č. 121/2000 Sb. o právu autorském a o právech souvisejících s právem autorským).

V Brně, dne 2. 6. 2014

.....

Poděkování

Tímto bych rád poděkoval doc. RNDr. Jiřímu Kropáčovi, CSc., za trpělivost, rady a připomínky při vedení mé práce. Dále také jednateři společnosti Gradimo s.r.o. Pavlu Mrázovi za ochotu při poskytování dat pro analýzu ukazatelů.

OBSAH

ÚVOD	9
CÍL PRÁCE	10
1 Teoretická východiska	11
1.1 Základní pojmy časových řad	11
1.2 Regresní analýza	18
1.3 Řízení zásob	22
1.3.1 Model závislé poptávky	23
1.3.2 Model nezávislé poptávky	24
1.3.3 Analýza čerpání zásoby položky v jednom cyklu	25
1.3.4 Určení normy pojistné zásoby	26
2 Praktická část	29
2.1 Informace o společnosti	29
2.2 Zhodnocení prodejů s ohledem na čas	30
2.2.1 Výběr vhodného intervalu pro pozorování	30
2.2.2 Prognóza pro rok 2014.....	36
2.2.3 Zhodnocení prodejů jednotlivých značek cigaret	37
2.3 Optimalizace zásob prodejního místa	45
2.3.1 Čerpání položky v jednom cyklu	46
2.3.2 Určení pojistné zásoby a bodu znovuobjednávky.....	48
3 Závěr	52
4 Použitá literatura	53
Seznam obrázků	54
Seznam grafů	55
Seznam tabulek	56

ÚVOD

Společnost Gradimo s.r.o. se zabývá prodejem cigaret, a to buď komisním, nebo skrz prodejní automaty. Místa prodeje jsou na mnoha místech v Brně, ale i ve vzdálenějších obcích na Jižní Moravě a Vysočině. Pro zajištění plynulosti prodeje a uspokojení všech zákazníků je třeba tato místa pravidelně zásobovat, a to v dostatečném objemu tak, aby vždy byla uspokojena celková poptávka a nedocházelo k vyprodání zboží, což by mělo za následek částečné snížení tržeb, tedy i zisku. Naopak společnost nechce na jednotlivých obchodních místech udržovat velkou zásobu zboží z důvodu náročnosti skladu na finanční prostředky.

Z těchto důvodů je žádoucí optimalizovat skladové zásoby, jak na jednotlivých místech prodeje, tak i přímo v centrálním skladu firmy.

Tohoto může být dosaženo analýzou vybraných ukazatelů z minulých let, kde za pomoci časových řad můžeme při dostatečném množství dat prognózovat vývoj v příštích obdobích.

CÍL PRÁCE

Cílem práce je na základě dostupných dat z minulých let popsat vybrané ukazatele působící v podniku a jejich vývoj pomocí časových řad. Jelikož se předpokládá, že prodeje cigaret jsou ovlivněny sezónními výkyvy, bude nutné vhodně určit intervaly, ve kterých můžeme data sledovat a pracovat s nimi.

Dále pak ze zpracovaných dat stanovit, jak se společnosti v minulých letech dařilo v oblasti prodeje cigaret a stanovit prognózu pro nadcházející období. Společnost nyní nemá přesně definované postupy v oblasti zásobování obchodních míst, proto je třeba zhodnotit chování společnosti při zásobování a navrhnout řešení, jak by mělo být postupováno během závozu obchodního místa.

1 Teoretická východiska

V této kapitole uvedeme základní pojmy časových řad. Vysvětlení jednotlivých pojmů, spjatých s touto problematikou a popis jejich tvorby a významu.

1.1 Základní pojmy časových řad

Všechny pojmy, vzorce a postupy v této kapitole byly čerpány z literatury 1, 2, 4, 5 (viz seznam literatury).

Časové řady jsou zápisem statistických dat a různých jevů zachycených v čase. Díky tomu, že jsou jevy zapisovány v časových řadách, můžeme aplikovat jak kvantitativní analýzu zákonitosti v prozatímním průběhu, tak můžeme prognózovat vývoj těchto řad v budoucnu.

Časové řady popisují v praxi mnoho ukazatelů, se kterými se v životě běžně setkáváme, resp. víme o nich, ale neuvědomujeme si, že se jedná o údaje, které popisují časové řady. Například celkový objem prodaných cigaret konkrétní společnosti za určitá období můžeme popsat právě časovou řadou, určit trend, kterým se tento ukazatel ubírá, a na základě těchto dat můžeme prognózovat další vývoj v této oblasti pro příští období.

Časovou řadu tedy můžeme popsat jako posloupnost určitých hodnot konkrétního ukazatele seřazených v čase tak, jak postupně tyto hodnoty vznikaly. Musí být ovšem dodržena některá pravidla, jako stejný časový úsek, smysl ukazatele, a musí být vymezen jeho prostor.

Časové řady dělíme na **intervalové** a **okamžikové**. Pokud ukazatel, který časovou řadou zkoumáme, popisuje, které jevy vznikly v daném intervalu, můžeme hovořit o řadě intervalové. Jestliže však ukazatel popisuje jevy, které vznikly v konkrétním okamžiku, pak hovoříme o časové řadě okamžikové. Zásadním rozdílem mezi těmito dvěma typy časových řad je to, že údaje intervalových řad lze sčítat, a tak vytvářet součty za více období.

Dalším rozdílem, který musíme brát v potaz, jsou rozdílné způsoby grafického znázornění **intervalové** a **okamžikové** časové řady. **Intervalové** časové řady můžeme znázornit třemi způsoby:

- **Sloupkový graf** – je vyobrazen obdélníky, jejichž šířka je rovna délce intervalu a jejichž výška pak vypovídá o hodnotě v daném intervalu
- **Hůlkový graf** – jednotlivé hodnoty intervalu jsou vyobrazeny v jejich středech
- **Spojnicový graf** – hodnoty intervalů jsou vynášeny vynášené v jejich středech, tak jako u *hůlkového grafu*, jsou navíc spojené úsečkami.

Okamžikové časové řady vyobrazujeme jen a pouze **spojnicovými grafy**.

Při analýze časových řad v určitých obdobích je nutné zajistit srovnatelnost těchto časových období, resp. aby byla všechna období stejná. Tento problém můžeme vyřešit dvěma způsoby. Například při porovnávání dat za měsíce (ve kterých je různý počet dní), je třeba zkoumanou hodnotu za daný měsíc vydělit počtem dnů konkrétního měsíce, tuto hodnotu pak vynásobit 30. Tímto dostaneme pro každý měsíc data, se stejnou vypovídající hodnotou. Druhou variantou, jak vyřešit tento problém, je nahradit hodnoty za celé měsíce průměry za jednotlivé dny. Tyto průměry získáme vydělením hodnoty za celý měsíc počtem dnů daného měsíce.

Klasický (formální) model časové řady vychází z možnosti dekompozice časové řady na čtyři složky časového pohybu, a sice na složku trendovou (T_t), sezónní (S_t), cyklickou (C_t) a nepravidelnou (ε_t). Tento model můžeme rozložit dvěma způsoby.

$$y_t = T_t + S_t + C_t + \varepsilon_t = Y_t + \varepsilon_t \quad (1.1)$$

Kde y_t je časovou řadou reálných hodnot, Y_t označujeme jako modelovou složku, jež je rovna souhrnu složek $T_t + S_t + C_t$.

Trendem rozumíme dlouhodobou tendenci vývoje časové řady. Tento vývoj může být rostoucí, klesající, ale může i kolísat kolem určité hodnoty časové řady.

V případě, kdy trend kolísá, nazýváme jej konstantním trendem. Odchylku od trendové složky, která se opakuje v jednotlivých obdobích, jež jsou menší než jeden rok nebo dlouhá právě jeden rok nazýváme **sezónní složkou**. Důvody pro sezónní kolísání mohou být různé. Např. změny ročních období apod. Kolísání okolo trendu v intervalu delším než jeden rok pak nazýváme **cyklickou složkou**, pro kterou mohou být příčiny jako demografický vývoj, změny cen, nové technologie a postupy. **Náhodnou složkou** časové řady pak rozumíme tu část, jež zůstává po eliminaci výše zmíněných složek.

Charakteristiky časových řad

Zkoumat časové řady můžeme mnoha způsoby. Například díky charakteristikám časových řad můžeme získat mnoho informací o průbězích jednotlivých časových řad, zároveň využití těchto charakteristik je podmíněno tím, které vlastnosti časové řady budeme chtít zkoumat. Nejjednodušším krokem, při počátku práce s časovými řadami, je zvolit takové řady, které mají shodné doby trvání, jsou tedy vždy za stejné časové období.

Průměr intervalové řady

Průměr časové řady je označen jako \bar{y} , a vypočteme jej jako průměrnou hodnotu dat z časové řady, tj.

$$\bar{y} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i \quad (1.2)$$

Musíme brát v úvahu, že průměry časových řad nemají dostatečnou vypovídající hodnotu v případě, kdy časová řada dlouhodobě roste nebo klesá. V takovém případě průměrnou hodnotu nemůžeme brát jako směrodatnou. Naopak jej můžeme využít u kolísavých časových řad, kde na základě údajů z něj získaných, můžeme předvídat další vývoj, kterým se bude časová řada ubírat v příštích obdobích.

Chronologický průměr

Je označen stejným způsobem jako průměr časových řad \bar{y} . Jestliže jsou všechny zkoumané intervaly stejně dlouhé, nazýváme jej *neváženým chronologickým průměrem*. Vypočteme jej pomocí vzorce:

$$\bar{y} = \frac{1}{n-1} \left[\frac{y_1}{2} + \sum_{i=2}^{n-1} y_i + \frac{y_n}{2} \right] \quad (1.3)$$

První diference

Jedná se o základní charakteristiku, která popisuje vývoje v časových řadách, značíme ji ${}_1d(y)$. Vypočteme ji tak, že od sebe odečteme dvě hodnoty jdoucí v řadě za sebou (2, str. 119)

$${}_1d_i(y) = y_i - y_{i-1}, \quad i = 2, 3, \dots, n \quad (1.4)$$

Průměr prvních diferencí

Označujeme jej $\overline{{}_1d(y)}$ a vyjadřuje, o kolik se průměrně změnila hodnota časové řady za jeden časový interval.

$$\overline{{}_1d(y)} = \frac{y_n - y_1}{n-1} \quad (1.5)$$

Tento průměr prvních diferencí můžeme tedy chápat jako průměrný přírůstek nebo úbytek v hodnotách námi zkoumaných časových řad, oproti hodnotám předchozím. Podobně jako průměr nedokáže *průměr prvních diferencí* popisovat trendy v jednotlivých časových řadách.

Koeficient růstu

Koeficienty růstu, jež jsou značeny jako $k_i(y)$.

$$k_i(y) = \frac{y_i}{y_{i-1}}, \quad i = 2, 3, \dots, n. \quad (1.6)$$

Koeficient růstu ukazuje, kolikanásobně se zvětšuje nebo zmenšuje hodnota časové řady oproti hodnotám ze stejného okamžiku v minulých obdobích. Zároveň, pokud můžeme sledovat kolísavost tohoto trendu kolem konstanty, můžeme jej vyrovnat funkcí.

Průměrný koeficient růstu

Průměrný koeficient růstu, označený $\overline{k(y)}$, vyjadřuje průměrnou změnu koeficientů růstu za jednotkový časový interval. Počítá se jako geometrický průměr pomocí vzorce y_i .

$$\overline{k(y)} = \sqrt[n-1]{\frac{y_n}{y_1}} \quad (1.7)$$

U tohoto koeficientu můžeme charakterizovat konkrétní hodnoty jen a pouze u první a poslední hodnoty námi zkoumané časové řady. Proto nemůžeme zohlednit hodnoty ležící uvnitř námi zkoumaného časového intervalu, nýbrž pouze ty na jeho okrajích. Nemůžeme tedy tímto koeficientem zohledňovat případné trendy. Může být využit především v případě, kdy hodnoty kolísají kolem konstanty.

Sezónní složka v časové řadě

Sezónní složkou rozumíme odchylky údajů (jak kladné, tak záporné) řady od trendu. Tyto odchylky se objevují v určitých intervalech, a to delší nebo kratší než jeden rok. Jako kratší odchylky než jeden rok rozumíme zejména intervaly o délce jeden

měsíc, resp. čtvrtletí. Tyto odchylky vznikají jako důsledek periodicity jevů uvnitř ročního cyklu, jako např. změna ročního období apod.

Budeme-li tedy uvažovat časovou řadu, v kteréžto předpokládáme trend a sezónní výkyvy, pak hodnoty této časové řady můžeme vyjádřit součtem (2, str. 132)

$$y_i = T_i + S_i + e_i, i = 1, 2, \dots, n, \quad (1.8)$$

kde T_i je trend, S_i je sezónní složka a e_i je náhodná složka pro i -tý časový úsek.

Předpokládáme, že časová řada, mající sezónní výkyvy, se skládá z K period o L obdobích (sezónách) v každé periodě. Hodnoty y_i této časové řady, a příslušné časové úseky t_i , označíme novými indexy, a to tak, aby bylo zřejmé, ke které periodě, a ke kterému období v této periodě tyto veličiny náleží.

Nově tedy budeme značit - t_{lj} a y_{lj} . Index l bude značit, o které se jedná období, index j pak periodu (kde $l = 1, 2, \dots, L$ a $k = 1, 2, \dots, K$).

Máme-li trend vyjádřen přímkou $\beta_1 + \beta_2 t$, pak vyrovnanou hodnotu v l -tém období j -té periody, jež značíme η_{lj} , popíšeme předpisem.

$$\eta_{lj} = \beta_1 + \beta_2 t_{lj} + v_l, \quad l = 1, 2, \dots, L, \quad j = 1, 2, \dots, K \quad (1.9)$$

- $t_{lj} = (j - 1)L + l$, je časová proměnná pro l -té období v j -té periodě
- v_l je tzv. *sezónní výkyv* v l -tém období každé periody.

Dalším předpokladem, který musíme zohlednit je, že sezónní výkyvy v_l nejsou závislé na trendu a během každé periody se vyruší. Pro v_l tedy platí:

$$\sum_{l=1}^L v_l = 0 \quad (1.10)$$

Odhady koeficientů β_l , β_2 a v_l regresní funkce (x. y), které značíme b_1 , b_2 a

v_l , určíme metodou nejmenších čtverců minimalizací funkce tím, že zavedeme nové, které budeme značit c_l , kde

$$c_l = v_l + b_1, \quad l = 1, 2, \dots, L. \quad (1.11)$$

S využitím podmínky (1.10), jež je kladena na sezónní výkyvy, dostaneme z předchozího vztahu vzorec pro výpočet koeficientu b_1 pomocí hodnot c_l :

$$b_1 = \frac{1}{L} \sum_{l=1}^L c_l \quad (1.12)$$

Pro výpočet koeficientů c_l a b_2 použijeme soustavu rovnic

$$\begin{aligned} c_l K + b_2 \sum_{j=1}^K t_{lj} &= \sum_{j=1}^K y_{lj}, \quad l = 1, 2, \dots, L; \\ \sum_{l=1}^L c_l \sum_{j=1}^K t_{lj} + b_2 \sum_{l=1}^L \sum_{j=1}^K t_{lj}^2 &= \sum_{l=1}^L \sum_{j=1}^K y_{lj} t_{lj} \end{aligned} \quad (1.13)$$

1.2 Regresní analýza

Všechny pojmy, vzorce a postupy v této kapitole byly čerpány z literatury 2, 4 (viz seznam literatury).

Chceme-li zkoumat závislosti dvou nebo vícerozměrných proměnných, můžeme využít regresní analýzu. Situace, které můžeme řešit regresní analýzou, vznikají v praxi poměrně často (ekonomické problémy, apod.). Mějme tedy dvě proměnné, závisle proměnnou y a nezávisle proměnnou x , mezi kterými pozorujeme nějakou závislost. Závislost mezi těmito dvěma proměnnými můžeme vyjádřit funkčním předpisem $y = \varphi(x)$, u něhož ovšem neznáme funkci $\varphi(x)$, ani ji nelze vyjádřit. Pokud bychom nastavovali různé hodnoty nezávislé proměnné x a pozorovali výsledné hodnoty proměnné y , zjistíme, že při stejné hodnotě x získáme vždy jinou hodnotu y . Proměnná y se tedy chová jako náhodná veličina, kterou značíme Y . Lze tedy říci, že závislost mezi těmito proměnnými je ovlivněna šumem, jež je náhodnou veličinou.

„O této náhodné veličině se předpokládá, že její střední hodnota je rovna nule, tj. $E(e) = 0$, což značí, že při měření se nevyskytují systematické chyby a výchyly od skutečné hodnoty, způsobené šumy, jsou rozloženy kolem ní jak v kladném, tak i záporném smyslu. Abychom závislost náhodné veličiny Y na proměnné x vyjádřili, zavedeme *podmíněnou střední hodnotu veličiny Y pro hodnotu x* , označenou $E(Y|x)$, a položíme ji rovnu vhodně zvolené funkci, kterou označíme $\eta(x; \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_p)$, pro niž budeme někdy používat stručné označení $\eta(x)$ (2).“

Vztah mezi střední hodnotou $E(Y|x)$ a funkcí $\eta(x)$ můžeme zapsat jako:

$$E(Y|x) = \eta(x; \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_p). \quad (1.14)$$

Vezmeme-li v potaz terminologii regresní analýzy, tak proměnnou x nazýváme proměnnou vysvětlující, y pak proměnnou vysvětlovanou. Když funkci $\eta(x)$ určíme pro získaná data, můžeme říci, že jsme tato data vyrovnali regresní funkcí. Smyslem regresní analýzy je vybrat pro zkoumaná data $(x_i, y_i), i = 1, 2, \dots, n$, správnou funkci $\eta(x; \beta_1, \beta_2, \dots, \beta_p)$ a její koeficienty zvolit tak, abychom hodnoty y_i vyrovnali co nejpřesněji.

Regresní přímka

Regresní přímka je nejjednodušším ukazatelem trendu. Je možno ji využít téměř vždy, i ve složitějších případech, kdy nám alespoň částečně nastíní vývoj zkoumaných dat. V případě regresní přímky je funkce $\eta(x)$ vyjádřena přímkou $\eta(x) = \beta_1 + \beta_2 x$, pak platí, že:

$$\eta(x) = \beta_1 + \beta_2 x. \quad (1.15)$$

Odhady koeficientů regresní přímky β_1 a β_2 označíme b_1 a b_2 .

Tyto koeficienty (b_1 a b_2) potřebujeme určit co nejpřesněji, k tomu se využívá metoda nejmenších čtverců. Parametry b_1 a b_2 tedy vypočteme pomocí vzorců:

$$b_2 = \frac{\sum_{i=1}^n x_i y_i - n \bar{x} \bar{y}}{\sum_{i=1}^n x_i^2 - n \bar{x}^2}, b_1 = \bar{y} - b_2 \bar{x}, \quad (1.16)$$

kde \bar{x} a \bar{y} jsou výběrovými průměry, pro které platí:

$$\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i, \bar{y} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i. \quad (1.17)$$

Odhad regresní přímky je dán předpisem:

$$\hat{\eta}(x) = b_1 + b_2 x. \quad (1.18)$$

Speciální nelinearizovatelné funkce

Jedná se o tři specializované funkce, jež se nejčastěji využívají při popisu ekonomických dějů za pomoci časových řad.

Modifikovaný exponenciální trend – je použit v případech, kdy je regresní funkce shora nebo zdola ohraničená, resp. když je zřejmé, že „podíly sousedních hodnot prvních diferencí údajů analyzované řady jsou přibližně konstantní (4).“

Je dán předpisem:

$$\eta(x) = \beta_1 + \beta_2 \beta_3^x \quad (1.19)$$

Logistický trend – Díky tvaru průběhu této funkce je řazen mezi tzv. S-křivky symetrické kolem inflexního bodu. Využit *Logistický trend* můžeme v situacích, kdy průběh ukazatele zpočátku roste jen pomalu, ale po určité době jeho růst výrazně zrychluje v krátkém čase. Naopak ke konci průběhu se růst opět zpomaluje, až se téměř úplně zastaví, resp. ustaluje se na asymptotické hodnotě. Je dán předpisem:

$$\eta(x) = \frac{1}{\beta_1 + \beta_2 \beta_3^x} \quad (1.20)$$

Gompertzova křivka – je shora i zdola ohraničená, stejně jako *Logistický trend* je řazena mezi S-křivky kolem inflexního bodu, ale není kolem něj symetrická. Většina jejích hodnot leží až za tímto inflexním bodem. Je dána předpisem:

$$\eta(x) = e^{\beta_1 + \beta_2 \beta_3^x} \quad (1.21)$$

Odhady koeficientů b_1, b_2, b_3 koeficientů $\beta_1, \beta_2, \beta_3$ modifikovaného exponenciálního trendu určíme jako:

$$b_3 = \left[\frac{S_3 - S_2}{S_2 - S_1} \right]^{1/mh} \quad (1.22)$$

$$b_2 = (S_2 - S_1) \frac{b_3^h - 1}{b_3^{x_1} (b_3^{mh} - 1)^2} \quad (1.23)$$

$$b_1 = \frac{1}{m} \left[S_1 - b_2 b_3^{x_1} \frac{1 - b_3^{mh}}{1 - b_3^h} \right] \quad (1.24)$$

kde výrazy S_1, S_2 a S_3 jsou součty, které určíme takto:

$$S_1 = \sum_{i=1}^m y_i, S_2 = \sum_{i=m+1}^{2m} y_i, S_3 = \sum_{i=2m+1}^{3m} y_i \quad (1.25)$$

přičemž m značí počet dat ve skupinách, h délku kroku a n zadaný počet dvojic.

Vzorce (1.22) až (1.25) platí za těchto předpokladů:

„Zadaný počet n dvojic hodnot (x_i, y_i) , $i = 1, 2, \dots, n$, je dělitelný třemi, tj. $n = 3m$, kde m je přirozené číslo. Tedy data lze rozdělit do tří skupin o stejném počtu m prvků. Pokud data tento požadavek nesplňují, vynechá se příslušný počet buď počátečních, nebo koncových dat.

Hodnoty x_i jsou zadány v ekvidistantních krocích, majících délku $h > 0$, tj. $x_i = x_1 + (i - 1) h$ (2).“

1.3 Řízení zásob

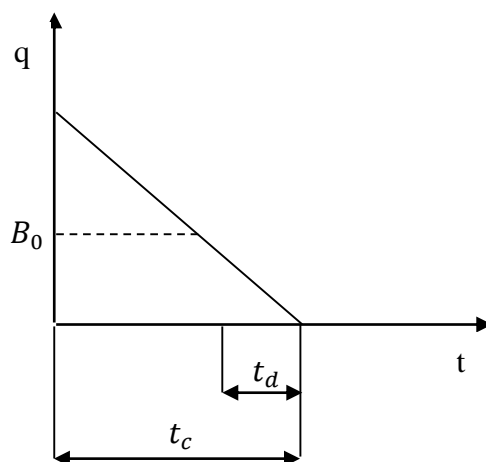
Všechny pojmy, vzorce a postupy v této kapitole byly čerpány z literatury 3, 6 (viz seznam literatury).

Řízení zásob popisuje souhrn metod používaných v podnicích pro hospodaření s celkovým množstvím zboží na skladě. Zásobami je myšleno zboží, jež je vyrobeno nebo nakoupeno a ještě nebylo spotřebováno nebo prodáno. Na objem zásob udržovaných skladem jsou kladeny určité požadavky. Podnik chce na jednu stranu uspokojit pokud možno veškerou poptávku, což ovšem vyžaduje velké množství skladových zásob. Zároveň ale není žádoucí udržovat velké množství zboží skladem z důvodu objemu finančních prostředků do něj vložených, které mohou být využité jinde a potencionálně generovat zisk. Podnik proto musí volit kompromis mezi těmito dvěma navzájem se vylučujícími podmínkami.

Jakým způsobem bude množství na skladě řízeno, záleží především na typu poptávky, které rozlišujeme na závislou a nezávislou poptávku. *Závislá poptávka* není určená náhodou, je dána potřebou výroby, ať už na sklad, či na zakázku. *Nezávislá poptávka* není dopředu známa. Je možno ji popsat situací, kdy zákazník přijde na prodejnu a poptává konkrétní zboží. Dopředu tedy přesně nevíme, kdy tato situace nastane, a proto není jednoduché se na ni dokonale připravit a zároveň udržet množství zboží skladem na přijatelné (co nejnižší) úrovni. Můžeme ji ale do určité míry předvídat pomocí statistických metod.

1.3.1 Model závislé poptávky

Model závislé poptávky je tvořen opakujícím se dodávkovým cyklem, jež je vyobrazen na *Obr. 1*. „Časová osa, označená t , představuje plynoucí čas, na svislé ose se vynáší množství spotřebované položky během doby t . Tučně vyznačená úsečka spojující bod q na svislé ose, představující velikost dodávky, s bodem t_c na časové ose, znázorňuje průběh čerpání položky z dodávky během doby t (3).“



Obr. 1: Dodávkový cyklus

(Zdroj: (3), zpracování vlastní)

Další symboly, uvedené na obrázku značí:

- Úsečka o délce t_c označuje na časové ose *dobu trvání cyklu*, tj. dobu mezi dodávkami
- Úsečka o délce t_d označuje na časové ose *délku pořizovací lhůty*, tedy doby, která uplyne mezi dobou od vydání signálu o potřebě objednat položku až po příjem dodávky této položky.
- Bod B_0 na svislé ose označuje tzv. *signální úroveň* (někdy *bod znovuobjednávky*), která představuje takovou výši zásoby položky, při níž je nezbytné objednat její novou dodávku. Ta by měla být dodána nejpozději v okamžiku, kdy skutečná zásoba položky je vyčerpána. Bod na časové ose, v němž přerušovaná čára vycházející z bodu B_0 protne úsečku představující čerpání zásob, je dobou vystavení objednávky.“

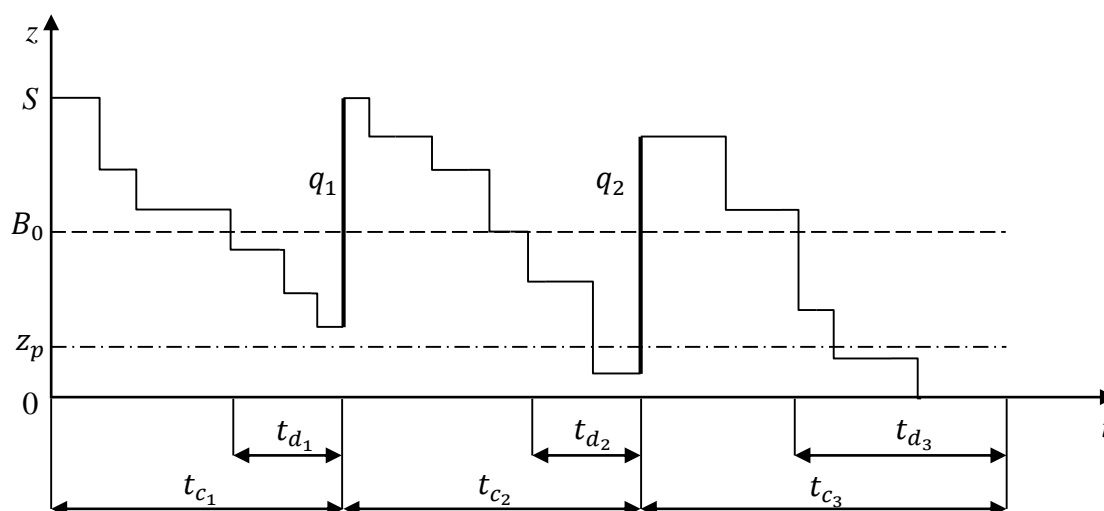
1.3.2 Model nezávislé poptávky

V případě řízení zásob nezávislé poptávky je využito několik variant mechanismů pro objednání nové dodávky položky. V těchto mechanismech se uvažuje, že požadavky na výdej položky ze skladu jsou nezávislé, mají stále stejný charakter a pohybují se v okolí časem neměnné průměrné hodnoty. Abychom zjistili, ve kterou chvíli potřebujeme zboží objednat, máme na výběr mezi dvěma možnostmi.

„Při první variantě se dispoziční zásoba položky porovnává se signální úrovní (bodem znovujednání) B_0 průběžně, tj. při každém výdeji položky se vydává ihned, jakmile klesne velikost její dispoziční zásoby pod signální úroveň, aby k doplnění velikosti požadovaného množství položky došlo v okamžiku vyčerpání její zásoby. Signální úroveň se stanoví na takové výši zásob, aby se zadanou spolehlivostí pokryla skutečnou poptávku během pořizovací lhůty (3).“

Jako druhou možnost můžeme využít variantu s dispoziční zásobou, která porovnává zásobu dané položky, jež je k dispozici, s objednávací úrovní. Ta je označována jako B_k . Toto porovnání probíhá v pevně daných intervalech (denně, týdně, apod.). Abychom byli schopni jednoznačně říci, jak velké množství položky potřebujeme objednat, máme opět dvě možnosti. Tyto možnosti se dělí podle velikosti objednávky. V případě první možnosti je objem objednané položky pevně stanoven, značíme jej Q . V případě druhé možnosti objednáváme množství potřebné položky, které se rovná rozdílu mezi *cílovou úrovní*, kterou značíme S , a množstvím objednávané položky, které je stále na skladě.

Důležité je, abychom signální úroveň určili dostatečně vysokou, pro situace, kdy nastávají náhodné výkyvy v podobě prodloužení doby objednávky dané položky, případně zvýšené poptávky po této položce. Pojistná zásoba musí být dostatečně velká, aby nikdy nedošlo k absolutnímu vyčerpání zásob položky ze skladu.



Obr. 2: Znáznornění průběhu poptávky a objednávek
(Zdroj: (3), zpracování vlastní)

Obr. 2 vyobrazuje průběh poptávky (znázorněna schodovitou tenkou čarou), a objednávky (znázorněna tlustou čarou). Úsečka t_{c_i} je *dodávkovým cyklem*, úsečka t_{d_i} zobrazuje pořizovací lhůtu daného cyklu a veličina q_i určuje velikost dodávky v cyklu.

1.3.3 Analýza čerpání zásoby položky v jednom cyklu

„Stav zásob položky v jednotlivých okamžicích vyjádříme jako hodnoty časové řady z_1, z_2, \dots, z_n , kde z_i označuje velikost zásoby položky v okamžiku t_i , $i = 1, 2, \dots, n$, přičemž číslo n označuje počet okamžiků, v nichž byl stav zásoby zjišťován (3).“

Jestliže budeme chtít z takových dat zjistit, jak byla čerpána zásoba položky v daném cyklu, můžeme využít metodu *regresní analýzy*. Abychom mohli regresní analýzu požit, je třeba zadanými daty proložit regresní přímku:

$$z = b_1 + b_2 t \quad (1.31)$$

„kde proměnná z označuje velikost zásoby položky v čase t , b_1 a b_2 jsou parametry regresní přímky (3).“

Dále je třeba určit parametry regresní přímky, a to pomocí vzorců (1.16), pro \bar{t} a \bar{z} dále platí

$$\bar{t} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n t_i, \bar{z} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n z_i \quad (1.32)$$

Pomocí rovnice regresní přímky můžeme určit, za jak dlouho bude zásoba ve sledovaném období zcela vyčerpána. Dobu vyčerpání zásoby označíme jako t_v , lze ji určit z rovnice regresní přímky, v níž položíme $\hat{z}(t_v) = 0$. Řešením je pak rovnice:

$$t_v = -\frac{b_1}{b_2} \quad (1.33)$$

1.3.4 Určení normy pojistné zásoby

Jelikož v případě nezávislé poptávky nevíme, kdy a v jakém množství budou čerpány zásoby, které máme skladem, musíme určit hodnotu tzv. pojistné zásoby. Pojistná zásoba nám pomáhá překlenout období **intervalu nejistoty**, který trvá v době poslední známé hodnoty položky na skladu a končí ve chvíli dodání objednávky sledované položky. V situaci, kdy je objednávka vystavena, jakmile klesne zásoba pod bod znouobjednávky ustanovíme následující termíny:

σ_c – celková směrodatná odchylka poptávky

$\overline{y_p}$ – průměrná velikost poptávky

s_d^2 – rozptyl velikosti poptávky

t_d – pořizovací lhůta

které vypočteme pomocí vzorců:

$$\bar{y}_p = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n y_j, \quad s_d^2 = \frac{1}{n-1} \left[\sum_{j=1}^n y_j^2 - n \cdot (\bar{y}_p)^2 \right] \quad (1.34)$$

$$\sigma_c = \sqrt{t_d \cdot s_p^2 + \bar{y}_p^2 \cdot s_d^2} \quad (1.35)$$

Z určených parametrů můžeme vypočíst bod znovuoobjednávky B_0 vzorcem:

$$B_0 = \bar{y}_p \cdot \bar{t}_d \quad (1.36)$$

Pokud nemáme dostatek dat pro výpočet rozptylu dodací lhůty, můžeme pro odhad směrodatné odchylky použít vzorec:

$$s_d \approx 0,25 (t_{d_{max}} - t_{d_{min}}) \quad (1.37)$$

Velikost pojistné zásoby se dále bude odvíjet od **stupně úplnosti dodávky** (α), který je roven pravděpodobnosti, že během konkrétního cyklu nedojde k vyčerpání zásoby. Tudíž že poptávka v daném období bude menší než bod znovuoobjednávky. Hodnotu pojistné zásoby tedy vypočteme:

$$z_p = u_\alpha \sigma_c \quad (1.38)$$

Pro kvantil u_α jsou vhodné následující hodnoty:

Pro $u_{0,50} = 0$ je pojistná zásoba rovna nule, což značí, že pravděpodobnost uspokojení poptávky je padesátiprocentní.

Pro $u_{0,84134} = 1$ je pojistná zásoba rovna celkové směrodatné odchylce poptávky σ_c . V tomto případě je pravděpodobnost uspokojení poptávky přibližně 84,1 %.

Pro $u_{0,97725} = 2$ je pojistná zásoba rovna dvojnásobku celkové směrodatné odchylce σ_c . Pravděpodobnost uspokojení poptávky je přibližně 97,7 %.

„Další zvyšování pravděpodobnosti uspokojení poptávky už příliš nepřispívá ke zvyšování uspokojování požadavků zákazníků, přičemž zvyšování velikosti pojistné zásoby je potřeba pokrýt vyššími náklady na její držení, což je nerentabilní. Proto se doporučuje volit hodnotu kvantilů u_α v intervalu $\langle 1; 2,33 \rangle$, kde horní hranice tohoto intervalu odpovídá kvantilu $u_{0,99}$, což vyjadřuje 99 % pravděpodobnost uspokojení poptávky. Při nižších hodnotách, než je dolní hranice tohoto intervalu, by pravděpodobnost vyčerpání zásoby byla příliš vysoká (3).“

2 Praktická část

2.1 Informace o společnosti

Obchodní jméno: Gradimo, spol. s.r.o.

IČO: 26226324

Právní forma: Společnost s ručením omezeným

Sídlo: Klecandova 708/7, Černá Pole, 613 00 Brno

Datum zápisu do obchodního rejstříku: 18. října 2000

Společnost Gradimo s.r.o. původně vznikla za účelem prodeje automatů na cigarety, které v roce 2000 byly velmi žádané. Postupem času, a po nasycení trhu se činnost společnosti přesunula od samotného prodeje k servisu a zásobování svých automatů. V následujících letech se výrobci těchto zařízení přeorientovali na jiné výrobky, což mělo za následek zavedení komisního prodeje cigaret, pro udržení růstu společnosti.

V současné době je tedy provozována menší síť prodejních automatů různých druhů a velikostí. Postupně s ukončením jejich živostnosti jsou obměňovány na jednotlivých místech za komisní prodej, který je pro společnost jednodušší a v konečném důsledku i levnější, vzhledem k náročnosti údržby automatů a zvyšujícími se nároky na servis.

Požadavky na optimalizaci zásob v prodejním automatu a komisním prodeji se různí. Komisní prodej na rozdíl od automatu není v podstatě limitován velikostí skladu, a může tedy lépe pokrýt poptávku po cigaretách i v době větších výkyvů. To je také důvodem, proč je snaha lépe pracovat se zásobami na místech s komisním prodejem, než na místech s automaty, kde je velikost skladu předem dána.

Komisní prodej probíhá v restauracích a hospodách. Důvodem, proč majitelé těchto zařízení dávají přednost komisnímu prodeji cigaret společnosti Gradimo s.r.o. před nákupem vlastních cigaret a jejich prodejem je, že nemají fixované finanční prostředky a nemusí vést tyto prodeje v účetnictví.

2.2 Zhodnocení prodeje s ohledem na čas

V této kapitole se budeme zabývat objemem prodeje v minulých letech. Zkoumat růst nebo pokles celkového objemu prodaných cigaret.

2.2.1 Výběr vhodného intervalu pro pozorování

Cílem této kapitoly je zjistit, zda jsou prodeje cigaret této společnosti ovlivněny sezonními výkyvy. Dále pak, v jakých intervalech je vhodné tyto výkyvy zkoumat. Hodnoty budeme pozorovat v celkovém objemu prodeje napříč všemi značkami cigaret, které společnost nabízí. Takto dostaneme lépe vypovídající data, než při zkoumání každého druhu cigaret zvlášť.

Pro zkoumání ročních intervalů nemáme dostatek dat, proto se zaměříme na intervaly čtvrtletní a měsíční.

Pro výpočet hodnot potřebných pro sestavení grafu jsem využil programů, které mi byly poskytnuty při výuce.

2.2.1.1 Čtvrtletní interval

Rok	l	j	t_{lj}	y_{lj}	T	ν	$\hat{\eta}_{lj}$
2010	1	1	1	87903	82337	21246	103583
		2	2	99324	81721	21733	103454
		3	3	99052	81105	19682	100786
		4	4	81038	80488	-62661	17827
2011	2	1	5	71319	79872	21246	101118
		2	6	85695	79256	21733	100989
		3	7	89974	78639	19682	98321
		4	8	73857	78023	-62661	15362
2012	3	1	9	67920	77407	21246	98653
		2	10	81819	76790	21733	98524
		3	11	83193	76174	19682	95856
		4	12	64829	75558	-62661	12897
2013	4	1	13	58808	74942	21246	96188
		2	14	71333	74325	21733	96059
		3	15	70857	73709	19682	93390
		4	16	56517	73093	-62661	10431

Tab. 1 - Celkové prodeje čtvrtletně

Při zkoumání dat čtvrtletně jsou v časové řadě použita data jednotlivých čtvrtletí jdoucích za sebou. Jedná se tedy o čtyři periody o čtyřech obdobích.

Sestavíme soustavu rovnic dle (1.13):

$$\begin{array}{ccccccc}
 4c_1 & & & & +28b_2 & = & 399542 \\
 & 4c_2 & & & +32b_2 & = & 399026 \\
 & & 4c_3 & & +36b_2 & = & 388353 \\
 & & & 4c_4 & +40b_2 & = & 56517 \\
 +28 & +32 & +36 & +40 & +650b_2 & = & 9852132
 \end{array}$$

Řešením této soustavy s přesností na dvě desetinná místa získáme parametr $b_2 \doteq -616,30$ a jednotlivé koeficienty:

c_1	c_2	c_3	c_4
104 199,65	104 686,93	102 634,98	20 292,28

Tab. 2- Koeficienty c_l pro celkové prodeje cigaret v jednotlivých čtvrtletích

Podle (1.14) vypočteme koeficient $b_1 \doteq 82\,953,45$.

Hodnoty čtvrtletních výkyvů v_l vypočteme dle (1.12):

v_1	v_2	v_3	v_4
21 246,19	21 733,47	19 681,00	-62 661,00

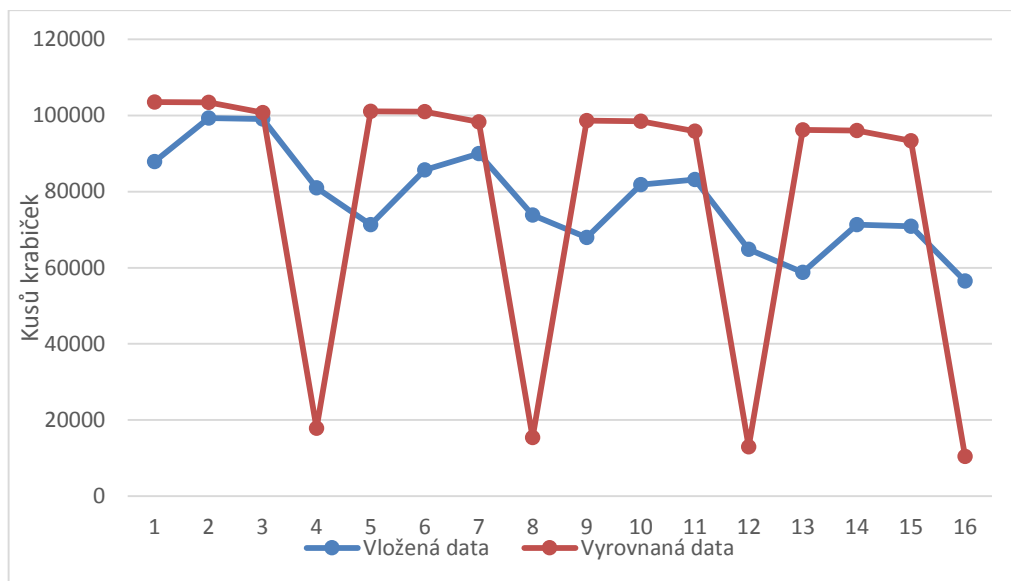
Tab. 3- Sezónní výkyvy celkových prodejů za čtvrtletí

Regresní funkce je podle (1.9) dána předpisem

$$\hat{\eta}_{lj} \doteq 82\,953,45 - 616,3 \cdot [4(j-1) + l] + v_l$$

Hodnoty pro přímkou trendu vyjádříme funkcí $T(t) = 82\,953,45 - 616,3 t$

V Tab. 1 vidíme hodnoty l , které značí období. Hodnoty j značí periodu v těchto obdobích. Sloupec t_{lj} značí časovou proměnnou v těchto periodách. Ve sloupci y_{lj} nalezneme hodnoty prodejů v jednotlivých periodách (čtvrtletích) každého roku. Sloupec T obsahuje hodnoty regresní přímky vyrovnávající data. Sloupec označený v obsahuje hodnoty sezónních výkyvů v l -tém období každé periody a $\hat{\eta}_{lj}$ zobrazuje data vyrovnané časové řady.



Graf 1 - Zadaná a vyrovnaná data celkových prodejů sledovaných čtvrtletně

Již z grafu zadaných a vyrovnaných hodnot je patrné, že vyrovnaná data nekopírují průběh dat zadaných. Můžeme tedy říci, že sledovat prodej ve čtvrtletních intervalech je pro nás nevyhovující, jelikož bychom nemohli provést prognózu prodeje v dalších měsících.

2.2.1.2 Měsíční interval

Nyní se pokusíme zadaná data zkoumat po měsíčních intervalech, vzhledem k možnostem výpočtů využívaných programů použijeme poslední tři roky. Budeme tedy pracovat se třemi obdobími o dvanácti periodách. Postup výpočtu parametrů regresní funkce je obdobný jako u předchozího příkladu.

Rok	l	j	t_{lj}	y_{lj}	T	ν	$\hat{\eta}_{lj}$
2011	1	1	1	23400	27785	-2889	24896
		2	2	23228	27568	-3594	23975
		3	3	24639	27351	-2454	24897
		4	4	27491	27134	280	27415
		5	5	28006	26917	2355	29272
		6	6	29264	26700	3154	29854
		7	7	29189	26483	3953	30436
		8	8	30351	26266	3661	29927
		9	9	28449	26049	904	26954
		10	10	25264	25832	-720	25112
		11	11	24461	25615	-1531	24084
		12	12	22539	25398	-3119	22279
2012	2	1	13	22376	25181	-2889	22292
		2	14	22362	24964	-3594	21370
		3	15	23155	24747	-2454	22293
		4	16	24995	24530	280	24810
		5	17	28464	24313	2355	26667
		6	18	27411	24096	3154	27249
		7	19	27812	23879	3953	27832
		8	20	28821	23662	3661	27322
		9	21	24672	23445	904	24349
		10	22	22405	23227	-720	22507
		11	23	21021	23010	-1531	21480
		12	24	19990	22793	-3119	19675
2013	3	1	25	21099	22576	-2889	19687
		2	26	18521	22359	-3594	18765
		3	27	19084	22142	-2454	19688
		4	28	21944	21925	280	22205
		5	29	23532	21708	2355	24063
		6	30	25073	21491	3154	24645
		7	31	26494	21274	3953	25227
		8	32	22794	21057	3661	24718
		9	33	19926	20840	904	21744
		10	34	19853	20623	-720	19903
		11	35	18957	20406	-1531	18875
		12	36	16495	20189	-3119	17070

Tab. 4 - Celkové prodeje měsíčně

Při zkoumání dat měsíčně jsou v časové řadě použita data jednotlivých měsíců jdoucích za sebou. Jedná se tedy o tři periody o dvanácti obdobích.

Sestavíme soustavu rovnic dle (1.13):

$$\begin{array}{rcl}
 3c_1 & & +39b_2 = 66875 \\
 3c_2 & & +42b_2 = 64110 \\
 3c_3 & & +45b_2 = 66878 \\
 3c_4 & & +48b_2 = 74430 \\
 3c_5 & & +51b_2 = 80002 \\
 3c_6 & & +54b_2 = 81748 \\
 3c_7 & & +57b_2 = 83495 \\
 3c_8 & & +60b_2 = 81967 \\
 3c_9 & & +63b_2 = 73047 \\
 3c_{10} & & +66b_2 = 67522 \\
 3c_{11} & & +69b_2 = 64439 \\
 3c_{12} & & +72b_2 = 59024 \\
 +39 & +42 & +45 & +48 & +51 & +54 & +57 & +60 & +63 & +66 & +69 & +72 & +16206b_2 = 15186227
 \end{array}$$

Řešením této soustavy s přesností na dvě desetinná místa získáme:

c_1	c_2	c_3	c_4	c_5	c_6
25113,21	24408,64	25548,27	28282,73	30357,20	31156,16
c_7	c_8	c_9	c_{10}	c_{11}	c_{12}
31955,48	31663,18	28906,96	27282,43	26471,72	24883,62

Tab. 5- Koeficienty c_i pro celkové prodeje cigaret v jednotlivých měsících

a dále také parametr $b_2 = -217,05$

Podle (1.14) vypočteme koeficient $b_1 \doteq 28\,002,47$.

Hodnoty měsíčních výkyvů v_i vypočteme dle (1.12):

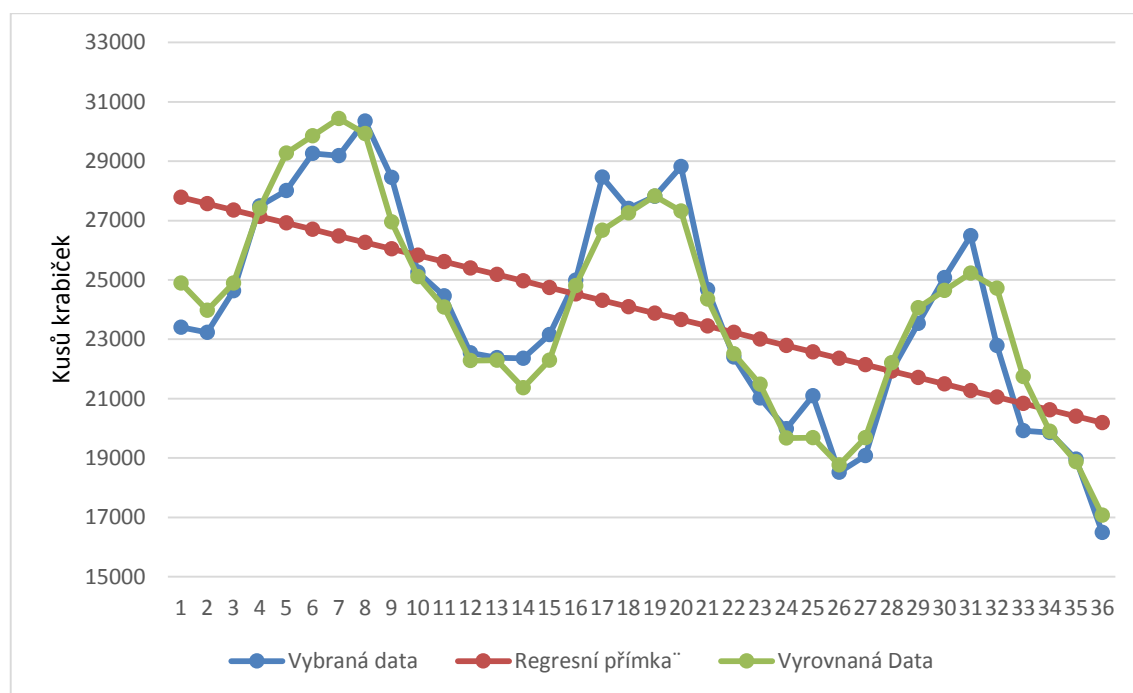
v_1	v_2	v_3	v_4	v_5	v_6
-2889,26	-3593,82	-2454,20	280,26	2354,73	3153,69
v_7	v_8	v_9	v_{10}	v_{11}	v_{12}
3953,01	3660,70	904,49	-720,03	-1530,75	-3118,85

Tab. 6 - Sezónní výkyvy celkových prodejů za měsíc

Regresní funkce je podle (1.9) dána předpisem

$$\hat{\eta}_{lj} \doteq 28\,002,47 - 217,05 \cdot [12(j-1) + l] + v_l$$

Hodnoty pro přímku trendu vyjádříme funkcí $T(t) = 28\,002,47 - 217,05t$



Graf 2 - Zadaná a vyrovnaná data celkových prodejů sledovaných po měsících

Závěr: Na *Grafu 2* vidíme, že vyrovnaná data poměrně správně vystihují průběh dat zadaných. Tato skutečnost nám říká, že sledování objemu prodeje v měsíčních intervalech je pro nás vyhovující z hlediska prognózy prodeje v následujících obdobích. Rovněž můžeme vidět, že pokles v prodeji cigaret za poslední tři roky je poměrně významný. Důvodů proč prodeje konstantě klesají, je několik.

Počet obchodních míst společnosti postupně klesá, a to buď z důvodů ukončení provozu některých míst, nebo z důvodu nového majitele, který si již nepřeje dále pokračovat v prodeji cigaret ve spolupráci s touto společností. Dalším neméně významným faktorem v poklesu prodejů je i fakt, že koncoví spotřebitelé méně utrácejí za cigarety z důvodu jejich neustálého zdražování nebo přestávají navštěvovat kuřácké restaurace, ve kterých společnost cigarety prodává.

Vzhledem k významnosti poklesů prodejů a tedy i tržeb, by se společnost touto problematikou měla vážně zabývat a situaci vylepšit nebo přinejmenším stabilizovat. Jelikož společnost nemá možnost jakkoliv ovlivnit poptávku po cigaretách (ať už na jednotlivých obchodních místech nebo celkovou), bylo by vhodným krokem zahájení obchodní činnosti a získání nových obchodních míst na takový počet, který zaručí dlouhodobě stabilní situaci v objemu prodaných cigaret.

2.2.2 Prognóza pro rok 2014

Nyní provedeme prognózu celkových prodejů cigaret pro první čtyři měsíce roku 2014. Na základě zpracovaných dat a získaných parametrů z modelu o sezónní složce z *Tab. 3* vytvoříme tabulku hodnot prodejů pro rok 2014, dle vzorce (1.9).

V *Tab. 5* jsou uvedena ve sloupci $\hat{\eta}_{lj}$ vypočtená data, ve sloupci y_{lj} pak reálné hodnoty celkových prodejů cigaret. Ve sloupcích e_{lj} a o_{lj} můžeme vidět náhodnou složku resp. odchylku reálných dat od prognózy.

Měsíc	l	j	v	$\hat{\eta}_{lj}$	y_{lj}	e_{lj}	o_{lj}
Leden	4	1	-2889	17082	17406	324	2%
Únor		2	-3594	16161	17231	1070	7%
Březen		3	-2454	17083	17620	537	3%
Duben		4	280	19601	19008	-593	-3%

Tab. 7 - Prognóza prodejů pro rok 2014

Parametr $b_1 = 28002,47$, parametr $b_2 = -217,05$.

Hodnoty pro jednotlivá období jsou v *Tab. 5* vypočteny dle předpisu:

$$\hat{\eta}_{41} \doteq 28\,002,47 - 217,05 \cdot [3 \cdot 12 + 1] - 2\,889 \doteq 17\,082$$

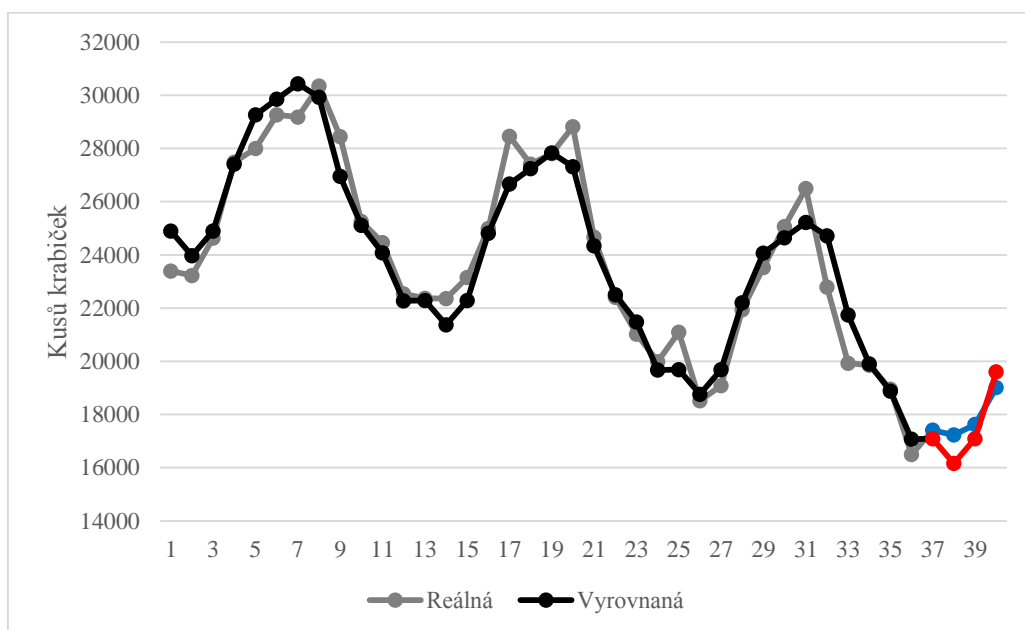
$$\hat{\eta}_{42} \doteq 28\,002,47 - 217,05 \cdot [3 \cdot 12 + 2] - 3\,594 \doteq 16\,161$$

$$\hat{\eta}_{43} \doteq 28\,002,47 - 217,05 \cdot [3 \cdot 12 + 3] - 2\,454 \doteq 17\,083$$

$$\hat{\eta}_{44} \doteq 28\,002,47 - 217,05 \cdot [3 \cdot 12 + 4] + 280 \doteq 19\,601.$$

Hodnoty z *Tab. 7* můžeme vidět vyobrazené v *Grafu 3*. V lednu 2014 byly skutečně hodnoty prodejů vyšší oproti prognóze o 2 %, v únoru o 7 % a v březnu o 3%. Naopak v dubnu byla velikost prodejů o 3 % pod prognózovanou hodnotou. Vzhledem

k velmi přesné prognóze můžeme říci, že námi zvolený interval (měsíční) pro sledování celkových prodejů cigaret byl zvolen správně.



Graf 3 - Porovnání skutečných dat s prognózou (celkový prodej cigaret)

Reálná a vyrovnaná data prodejů z minulých let jsou vyobrazena černobíle, prognóza je značena barevně. Vypočtená data červenou barvou, reálný prodej modrou.

2.2.3 Zhodnocení prodejů jednotlivých značek cigaret

Cílem této kapitoly je zjistit, zda jsou poklesem prodejů u této společnosti postiženy dražší, či levnější značky cigaret nebo zda cena na tuto skutečnost nemá vliv a dochází tedy k celkovému snížení počtu vykouřených cigaret. Pro toto porovnání zvolím vždy dvě značky cigaret z podobné cenové kategorie. Z dražších cigaret to budou tedy značky Marlboro Gold, jejichž cena v současné době je 90 Kč za krabičku a Camel Modré, kde krabička stojí 83 Kč. Z levnější konkurence jsem vybral cigarety Start krátké v ceně 70 Kč za krabičku a Petra červené v ceně 72 Kč za krabičku.

Tyto značky jsem vybral, jelikož objemy jejich prodejů jsou dlouhodobě poměrně vysoké a řadí se mezi nejprodávanější druhy cigaret. Cena všech těchto značek se ve sledovaných obdobích z legislativních důvodů měnila. Jelikož se ale jednalo vždy o zvýšení spotřební daně, ceny se měnily vždy vzhůru a o stejnou sumu. Cenový rozdíl

je tedy mezi těmito značkami dlouhodobě stejný, a proto je můžeme pro tento typ porovnání využít.

Camel Modré

x_i	y_i	$x_i y_i$	x^2	$\hat{\eta}(x)$	x_i	y_i	$x_i y_i$	x^2	$\hat{\eta}(x)$
1	729	729	1	1170,9	19	1282	24358	361	1143,8
2	703	1406	4	1169,4	20	1342	26840	400	1142,3
3	1048	3144	9	1167,9	21	1192	25032	441	1140,8
4	1260	5040	16	1166,4	22	1033	22726	484	1139,3
5	1318	6590	25	1164,9	23	1051	24173	529	1137,7
6	1234	7404	36	1163,4	24	1122	26928	576	1136,2
7	1415	9905	49	1161,9	25	986	24650	625	1134,7
8	1486	11888	64	1160,4	26	892	23192	676	1133,2
9	1381	12429	81	1158,9	27	1015	27405	729	1131,7
10	1312	13120	100	1157,3	28	1096	30688	784	1130,2
11	1150	12650	121	1155,8	29	1247	36163	841	1128,7
12	1058	12696	144	1154,3	30	1291	38730	900	1127,2
13	970	12610	169	1152,8	31	1296	40176	961	1125,7
14	967	13538	196	1151,3	32	1103	35296	1024	1124,2
15	1182	17730	225	1149,8	33	1032	34056	1089	1122,7
16	1221	19536	256	1148,3	34	972	33048	1156	1121,2
17	1387	23579	289	1146,8	35	1047	36645	1225	1119,7
18	1305	23490	324	1145,3	36	1078	38808	1296	1118,1
---	-----	-----	-----	-----	666	41203	756398	16206	Σ

Tab. 8 - Regresní přímka (Camel Modré)

Pro výpočet hodnot regresní přímky vypočteme výběrové průměry dle (1.17):

$$\bar{x} = \frac{1}{36} \cdot 666 = 18,5, \bar{y} = \frac{1}{36} \cdot 41\,203 = 1\,144,5.$$

Dle (1.16) vypočteme parametry regresní přímky:

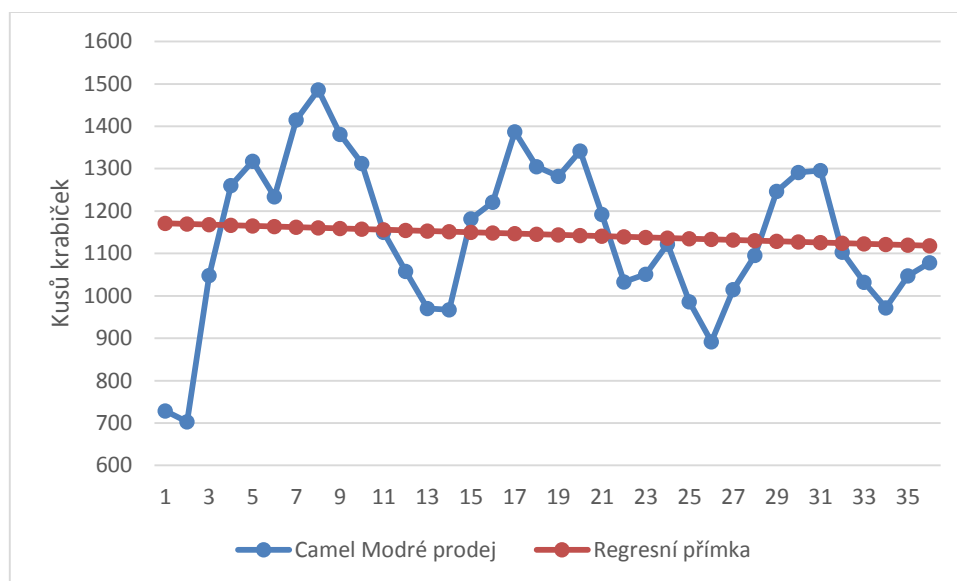
$$b_2 = \frac{756\,398 - 36 \cdot 18,5 \cdot 1\,144,5}{16\,206 - 36 \cdot 18,5^2} = -1,5,$$

$$b_1 = 1\,144,5 + 1,5 \cdot 18,5 = 1\,172,4$$

a ze získaných koeficientů dle (1.18) vypočteme odhad regresní přímky:

$$\hat{\eta}(x) = 1\,172,4 - 1,5x.$$

Vypočtené hodnoty můžeme vidět v Tab. 8.



Graf 4 - Celkové prodeje cigaret Camel Modré vyrovnané regresní přímkou

Marlboro Gold

x_i	y_i	$x_i y_i$	x^2	$\hat{\eta}(x)$	x_i	y_i	$x_i y_i$	x^2	$\hat{\eta}(x)$
1	2331	2331	1	2708,8	19	2835	53855,8	361	2576,7
2	1979	3958	4	2701,4	20	3020	60406,5	400	2569,3
3	2179	6538	9	2694,1	21	2606	54728,7	441	2562
4	2557	10227	16	2686,8	22	2625	57739,4	484	2554,7
5	2916	14579	25	2679,4	23	2311	53152,3	529	2547,3
6	3003	18017	36	2672,1	24	2178	52281,3	576	2540
7	3140	21982	49	2664,7	25	2350	58741,9	625	2532,6
8	3380	27043	64	2657,4	26	1961	50976,8	676	2525,3
9	3093	27836	81	2650,1	27	2147	57980,3	729	2518
10	2691	26913	100	2642,7	28	2600	72809	784	2510,6
11	2646	29104	121	2635,4	29	2753	79843,5	841	2503,3
12	2484	29810	144	2628,1	30	2685	80564,5	900	2496
13	2543	33062	169	2620,7	31	3028	93870	961	2488,6
14	2175	30443	196	2613,4	32	2493	79772,9	1024	2481,3
15	2477	37161	225	2606	33	2350	77539,4	1089	2473,9
16	2678	42844	256	2598,7	34	2517	85581,3	1156	2466,6
17	2958	50293	289	2591,4	35	2236	78275,8	1225	2459,3
18	2723	49018	324	2584	36	2242	80721,3	1296	2451,9
---	-----	-----	-----	-----	666	92893	1690001	16206	Σ

Tab. 9 - Regresní přímkou (Marlboro Gold)

Pro výpočet hodnot regresní přímky vypočteme výběrové průměry dle (1.17):

$$\bar{x} = \frac{1}{36} \cdot 666 = 18,5, \bar{y} = \frac{1}{36} \cdot 92\,893 = 2\,580,4.$$

Dle (1.16) vypočteme parametry regresní přímky:

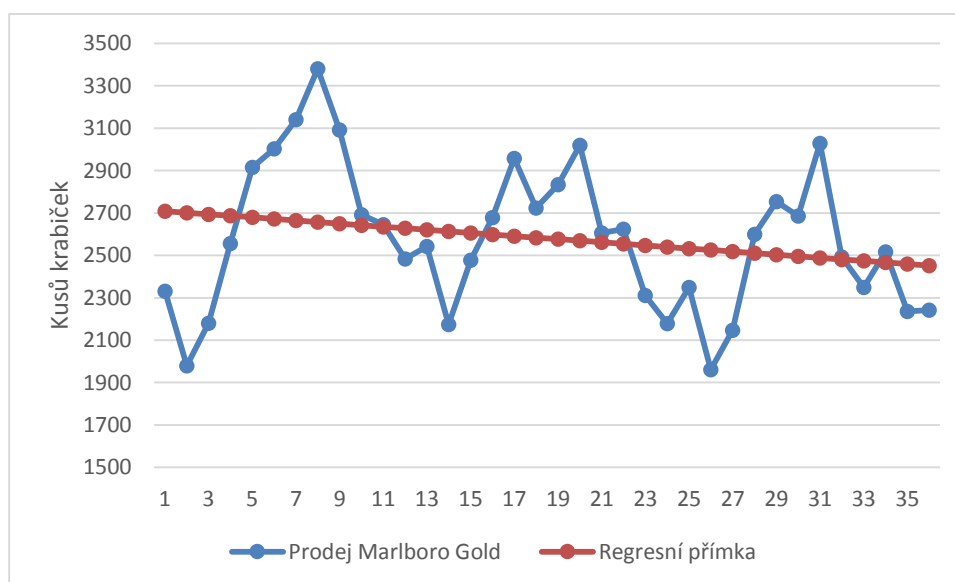
$$b_2 = \frac{1\,690\,001 - 36 \cdot 18,5 \cdot 2\,580,4}{16\,206 - 36 \cdot 18,5^2} = -7,4,$$

$$b_1 = 2\,580,4 + 7,4 \cdot 18,5 = 2\,716,1$$

a ze získaných koeficientů dle (1.18) vypočteme odhad regresní přímky:

$$\hat{\eta}(x) = 2\,716,1 - 7,4x.$$

Vypočtené hodnoty můžeme vidět v *Tab. 9*.



Graf 5 - Celkové prodeje cigaret Marlboro Gold vyrovnané regresní přímkou

Petra Modré

x_i	y_i	$x_i y_i$	x^2	$\hat{\eta}(x)$	x_i	y_i	$x_i y_i$	x^2	$\hat{\eta}(x)$
1	1254	1254	1	1178,4	19	1101	20924,5	361	928,4
2	1069	2138	4	1164,5	20	1033	20651,6	400	914,5
3	1223	3670	9	1150,6	21	789,7	16583,2	441	900,6
4	1298	5191	16	1136,7	22	777,1	17096,1	484	886,7
5	1291	6455	25	1122,9	23	708,4	16292,9	529	872,8
6	1256	7537	36	1109	24	605,8	14539,4	576	858,9
7	1176	8231	49	1095,1	25	755,8	18895,2	625	845
8	1230	9840	64	1081,2	26	502,3	13058,7	676	831,1
9	1103	9929	81	1067,3	27	618,4	16696,5	729	817,2
10	1009	10094	100	1053,4	28	795,5	22273,5	784	803,4
11	969	10656	121	1039,5	29	865,2	25089,7	841	789,5
12	900	10800	144	1025,6	30	961	28829	900	775,6
13	795	10341	169	1011,7	31	1092	33840	961	761,7
14	750	10500	196	997,8	32	1097	35117,4	1024	747,8
15	842	12629	225	983,9	33	751,9	24813,9	1089	733,9
16	864	13827	256	970,1	34	846,8	28790,3	1156	720
17	1041	17702	289	956,2	35	721	25233,9	1225	706,1
18	966	17385	324	942,3	36	612,6	22052,9	1296	692,2
---	-----	-----	-----	-----	666	33672	568957	16206	Σ

Tab. 10 - Regresní přímka Petra Modré

Pro výpočet hodnot regresní přímky vypočteme výběrové průměry dle (1.17):

$$\bar{x} = \frac{1}{36} \cdot 666 = 18,5, \bar{y} = \frac{1}{36} \cdot 33\,672 = 935,3.$$

Dle (1.16) vypočteme parametry regresní přímky:

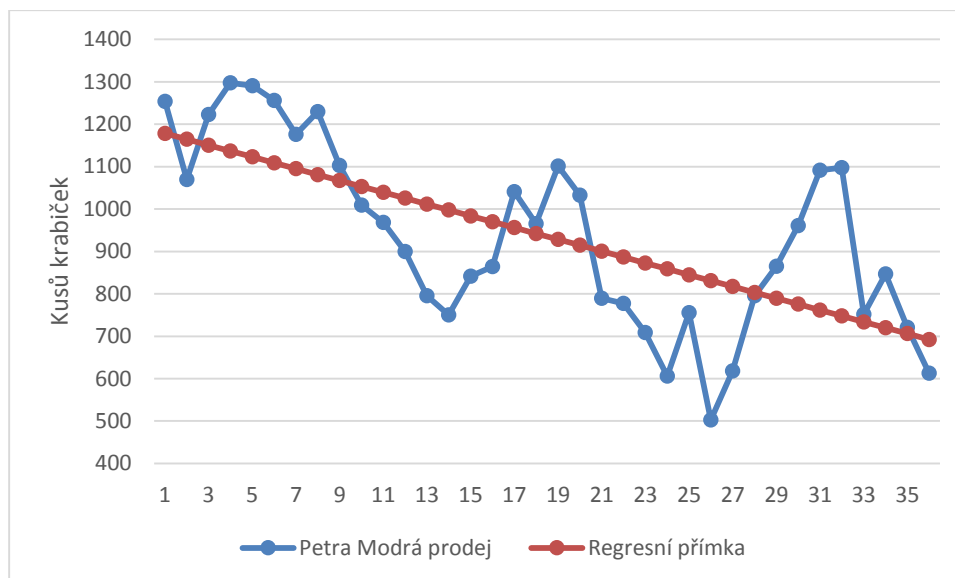
$$b_2 = \frac{568\,957 - 36 \cdot 18,5 \cdot 935,3}{16\,206 - 36 \cdot 18,5^2} = -13,9,$$

$$b_1 = 935,3 + 13,9 \cdot 18,5 = 1\,192,3$$

a ze získaných koeficientů dle (1.18) vypočteme odhad regresní přímky:

$$\hat{\eta}(x) = 1\,192,3 - 13,9x.$$

Vypočtené hodnoty můžeme vidět v Tab. 10.



Graf 6- Celkové prodeje cigaret Marlboro Gold vyrovnané regresní přímkou

Start Krátké

x_i	y_i	$x_i y_i$	x^2	$\hat{\eta}(x)$	x_i	y_i	$x_i y_i$	x^2	$\hat{\eta}(x)$
1	3376	3376	1	3830,1	19	3753,9	71323,5	361	3014,3
2	2991	5982	4	3784,8	20	3607,7	72154,8	400	2969
3	3480	10440	9	3739,5	21	3141,3	65967,1	441	2923,7
4	3721	14884	16	3694,2	22	2793,9	61465,2	484	2878,4
5	3912	19558	25	3648,8	23	2521,9	58004,5	529	2833
6	3911	23464	36	3603,5	24	2576,1	61827,1	576	2787,7
7	3814	26697	49	3558,2	25	2574,2	64354,8	625	2742,4
8	4005	32044	64	3512,9	26	2053,5	53392,3	676	2697,1
9	3661	32949	81	3467,6	27	2398,1	64747,7	729	2651,7
10	3501	35013	100	3422,2	28	2740,6	76738,1	784	2606,4
11	3160	34757	121	3376,9	29	2917,7	84614,5	841	2561,1
12	3105	37254	144	3331,6	30	2955,5	88664,5	900	2515,8
13	3148	40925	169	3286,3	31	3137,4	97260	961	2470,5
14	2655	37163	196	3240,9	32	2774,5	88784,5	1024	2425,1
15	3083	46248	225	3195,6	33	2121,3	70002,6	1089	2379,8
16	3038	48604	256	3150,3	34	2239,4	76138,1	1156	2334,5
17	3642	61907	289	3105	35	2146,5	75125,8	1225	2289,2
18	3534	63616	324	3059,7	36	1141,9	41109,7	1296	2243,8
---	-----	-----	-----	-----	666	109332	1846556	16206	Σ

Tab. 11 - Regresní přímka Start Krátké

Pro výpočet hodnot regresní přímky vypočteme výběrové průměry dle (1.17):

$$\bar{x} = \frac{1}{36} \cdot 666 = 18,5, \bar{y} = \frac{1}{36} \cdot 109\,332 = 3\,036,9.$$

Dle (1.16) vypočteme parametry regresní přímky:

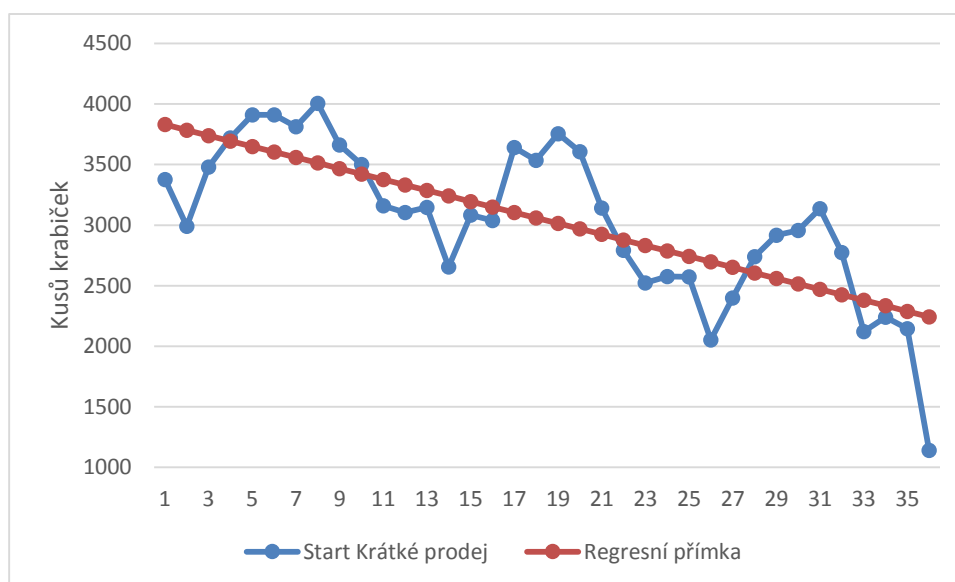
$$b_2 = \frac{1\,846\,556 - 36 \cdot 18,5 \cdot 3\,036,9}{16\,206 - 36 \cdot 18,5^2} = -45,3,$$

$$b_1 = 3\,036,9 + 45,3 \cdot 18,5 = 3\,875,5$$

a ze získaných koeficientů dle (1.18) vypočteme odhad regresní přímky:

$$\hat{\eta}(x) = 3\,875,5 - 45,3x.$$

Vypočtené hodnoty můžeme vidět v *Tab. 11*.



Graf 7 – Celkové prodeje Start Krátké vyrovnané regresní přímkou

	Camel Modré	Marlboro G.	Petra Modré	Start Krátké
Koeficient b_2	-1,5	-7,3	-13,9	-45,3
Cena (Kč)	83	90	72	70

Tab. 12 - Přehled koeficientů b_2 a cen u zkoumaných značek cigaret

Závěr: Na *Grafech 4,5,6 a 7* a v *Tab. 12* můžeme vidět, že u levnějších cigaret docházelo v posledních třech letech k výrazně většímu poklesu než u cigaret dražších, u kterých bychom takový pokles spíše předpokládali. U dražších značek cigaret došlo také k poklesu v prodeích, nicméně méně výraznému. Tato skutečnost může mít dva důvody. Dražší značky cigaret kouří lidé, kteří si je mohou dovolit a nemají potřebu na svých zvyklostech šetřit. Kdežto lidé, kteří preferují levnější značku, se zároveň snaží ušetřit finance tím, že spotřebu cigaret snižují. Druhým důvodem může být fakt, že lidé si raději připlatí za kvalitnější cigarety a upouští tedy od méně kvalitních, levnějších značek. Důležitým poznatkem je, že společnost by se měla snažit na všech svých obchodních místech mít v nabídce především kvalitnější (dražší) cigarety, u kterých dochází k pomalejšímu poklesu v prodeích. Takové chování by mohlo zpomalit pokles objemu celkových prodejů.

2.3 Optimalizace zásob prodejního místa

Cílem této kapitoly je návrh optimální velikost zásoby pro konkrétní místo komisního prodeje. V současné době není stanoven žádný předepsaný postup pro zaměstnance, do jaké výše zásobit jednotlivá místa. Praktikuje se doplnění přibližně na stejnou velikost zásoby jako v minulém období.

Tato skutečnost má za následek, že v některých obdobích jsou zásoby oblíbených značek cigaret plně vyčerpány. Část prodejů se pak přesouvá k jiné značce, ale spíše je praxe taková, že pokud koncový spotřebitel nemá možnost zakoupit značku, která mu vyhovuje, tak si žádné cigarety nezakoupí, čímž dochází ke snížení tržeb.

Zásobování obchodního místa probíhá jednou měsíčně s tím, že zákazník eviduje množství cigaret na skladě jednou týdně. Zákazníkem ve vztahu ke společnosti Gradimo s.r.o. rozumíme provozovatele obchodního místa. Doba pro zásobení je fixní, což je značně nepraktické z hlediska ekonomiky zásobování.

Nastávají tedy dvě situace:

1. Při doplnění zásob má zákazník ještě dostatek cigaret pro pokrytí prodeje na několik týdnů. Bylo tedy v podstatě zbytečné místo zavázat. Interval závozu se mohl prodloužit, a tím snížit celkové náklady na zavážení tohoto místa.
2. Zákazník vyprodal zásobu určité značky cigaret již před nějakou dobou. Výsledkem je ztráta části tržeb a případná nespokojenost koncových spotřebitelů.

2.3.1 Čerpání položky v jednom cyklu

Nyní provedeme analýzu čerpání cigaret Camel žluté v jednom cyklu (měsíci) na obchodním místě v Ivančicích. Jelikož v předchozí kapitole jsme zjistili, že prodej cigaret je ovlivněn sezónní složkou a objem prodeje se v průběhu roku tedy výrazně mění, je pro získání relevantních dat potřeba sledovat více než jeden cyklus.

<i>I</i>	<i>t_i</i>	<i>z_i</i>	<i>t_i²</i>	<i>t_iz_i</i>	<i>ŷ(t)</i>
1	1	130	1	130	126,71
2	2	111	4	222	115,82
3	3	104	9	312	104,94
4	4	97	16	388	94,05
5	5	83	25	415	83,17
6	6	72	36	432	72,28
Σ	21	597	91	1899	-----
				<i>t_v</i>	12,64042
	<i>t̄</i>	3,5		<i>b₂</i>	-10,8857
	<i>z̄</i>	99,5		<i>b₁</i>	137,6

Tab. 13 - Data a výpočty pro regresní přímku (Leden 2013)

Parametry regresní přímky určíme:

Dle vzorců (1.32) vypočteme průměry hodnot *t* a *z*:

$$\bar{t} = \frac{1}{6} \cdot 21 = 3,5, \bar{z} = \frac{1}{6} \cdot 597 = 99,5$$

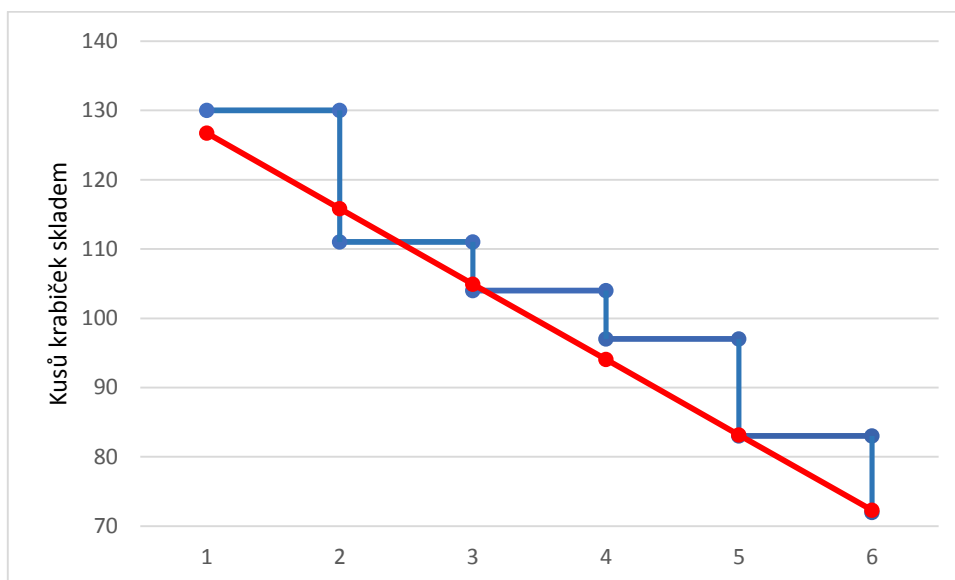
Hledané parametry regresní přímky pak vypočteme dle (1.16)

$$b_2 = \frac{(1899 - 6 \cdot 3,5 \cdot 99,5)}{(91 - 6 \cdot 3,5^2)} = -10,8857$$

$$b_1 = 99,5 - (-10,8857) \cdot 3,5 = 137,6$$

Regresní přímka je pak dána předpisem dle (1.31):

$$\hat{z}(t) = 137,6 - 10,8857 \cdot t$$



Graf 8 - Čerpání položky v jednom cyklu vyrovnané regresní přímkou

Na *Grafu 5* vidíme modře znázorněná zadaná data. Ta jsou vyobrazena jako jednotlivé odečty v každém týdnu. V průběhu týdne se stav zásob nesleduje, proto se zdá, že se stav nemění, až do další kontroly skladu. Pomocí regresní přímky můžeme určit, kdy dojde (resp. za kolik týdnů by došlo) k vyčerpání zásoby cigaret Camel žluté v měsíci lednu roku 2013. Doba vyčerpání zásoby označíme jako t_v vypočteme dle (1.33):

$$t_v = -\frac{137,6}{-10,8857} \doteq 12,64$$

Zásoba cigaret Camel žluté by byla v lednu 2013 vyčerpána přibližně za 12 týdnů.

Doba vyčerpání zásoby je tak vysoká v důsledku zbytečně velkého naskladnění v prosinci, kdy jsou prodeje výrazně vyšší než v kterémkoliv ze sledovaných lednů. Je tedy zřejmé, že společnost by měla s řízením zásob lépe pracovat.

2.3.2 Určení pojistné zásoby a bodu znovuoobjednávky

V této kapitole se pokusíme určit bod znovuoobjednávky a stanovit velikost pojistné zásoby. V minulé kapitole jsme zjistili, že společnost na obchodních místech drží příliš vysokou zásobu cigaret. Vzhledem k obtížnému předpovězení přesných prodejů je logické, že společnost raději drží více kapitálu v těchto zásobách, než aby trátila na neuspokojení poptávky. Nicméně při větší pružnosti zásobování, kdy by nebyl dodržen interval jednoho měsíce, ale zásobení by probíhalo na základě objednávky od zákazníka, je možné snížit jak náklady na držení zásob cigaret, tak náklady na dopravu k zákazníkům.

Pro prodeje z *Tab. 14* na obchodním místě Ivančice vypočteme *výběrový průměr* a *výběrovou směrodatnou odchylku* dle (1.34):

$$\overline{y_p} = \frac{1}{52} \cdot 1018 \doteq 19,58; \quad s_p^2 = \frac{1}{52-1} (21\,888 - 52 \cdot 19,58^2) \doteq 38,28.$$

Jestliže by společnost byla schopná reagovat tak jako v dosavadní době, tedy že by byla schopná reagovat na poptávku a zásobit místo do jednoho měsíce, pak je průměrná hodnota pořizovací lhůty $\bar{t}_d = \frac{30}{7} = 4,286$ týdne, uvažujeme-li měsíc jako 30 dní. Objednávka může přijít před, ale i po termínu, kdy je možné zásobit konkrétní místo. Odchylka dodací lhůty může tedy být poměrně velká, přibližně ± 7 dnů. Jelikož pro stanovení odhadu odchylky pořizovací lhůty nemáme dost dat, vypočteme ji dle (1.37):

$$s_d \approx 0,25 \left(\frac{37}{7} - \frac{23}{7} \right) = 0,5$$

Z vypočtených hodnot získáme odhad celkové směrodatné odchylky poptávky σ_c během jednoho týdne, dle (1.35):

$$\sigma_c = \sqrt{4,286 \cdot 38,28 + 19,58^2 \cdot 0,5^2} \doteq 16,12$$

Nyní dle (1.38) můžeme vypočítat hodnotu pojistné zásoby pro 95% hodnotu pravděpodobnosti uspokojení poptávky, jež odpovídá kvantilu $u_{0,95}$. Jeho hodnota je 1,645 :

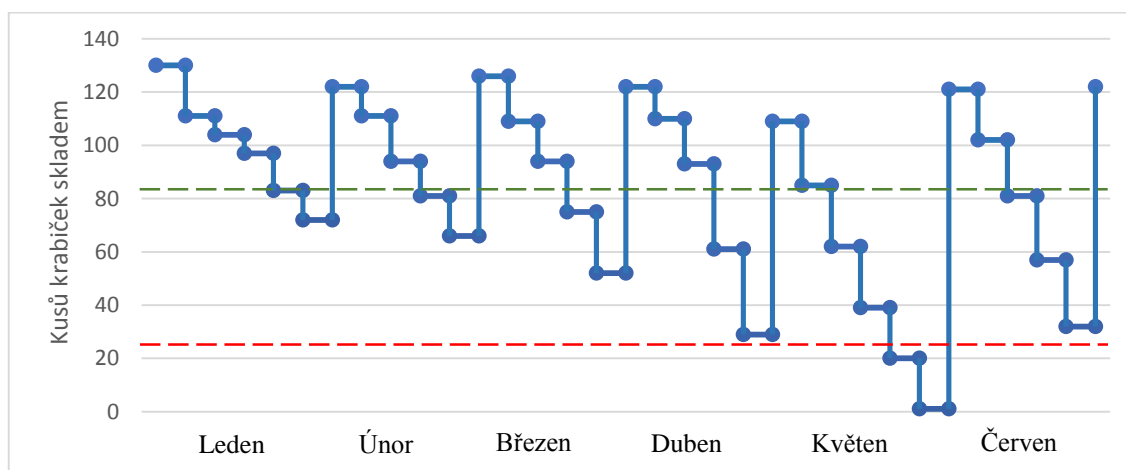
$$z_p = 1,645 \cdot 16,12 \doteq 26,5$$

Velikost pojistné zásoby pro cigarety značky Camel žluté v obchodním místě Ivančice by měla být přibližně 27 kusů krabiček.

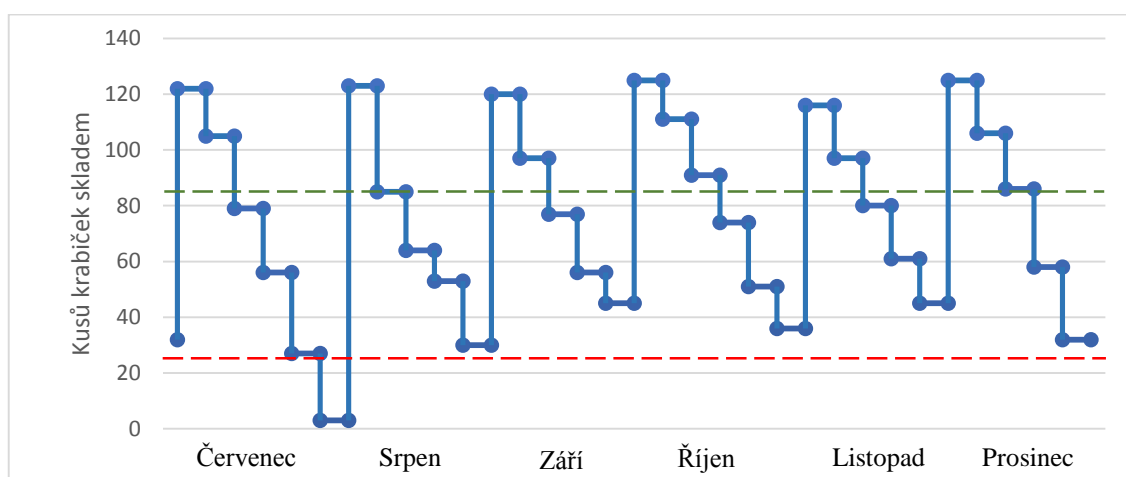
Podle (1.36) vypočteme bod znovuobjednávky:

$$B_0 = 19,58 \cdot 4,286 \doteq 83,92$$

V případě, že počet krabiček cigaret Camel žluté na skladě v Ivančicích klesne pod 84 kusů, je třeba vystavit novou objednávku.



Graf 9 - Čerpání a doplnění cigaret Camel Žluté na obchodním místě Ivančice v prvním pololetí roku 2013



Graf 10 - Čerpání a doplnění cigaret Camel Žluté na obchodním místě Ivančice ve druhém pololetí roku 2013

Na *Grafech 9 a 10* je bod znovuojednávky B_0 vyznačen zelenou čarou a velikosti pojistné zásoby z_p čarou červenou. Vidíme, že z pojistné zásoby bylo čerpáno pouze v měsících květen a červenec, přičemž ani v jednom případě nebyla zásoba plně vyčerpána. Ve všech ostatních měsících z pojistné zásoby čerpáno nebylo, z čehož je zřejmé, že společnost zbytečně držela na obchodním místě v Ivančicích příliš mnoho cigaret. V případě využití tohoto modelu pro zásobování je možné objem skladovaných cigaret snížit, předejít situaci úplného vyčerpání zásob a minimalizovat náklady na zásobování obchodního místa.

Měsíc	Doplnění	y_i	y_i^2	Měsíc	Doplnění	y_i	y_i^2
Leden		19	361	Červenec		17	289
		7	49			26	676
		7	49			23	529
		14	196			29	841
	50	11	121		120	24	576
Únor		11	121	Srpen		38	1444
		17	289			21	441
		13	169			11	121
	60	15	225		90	23	529
Březen		17	289	Září		23	529
		15	225			20	400
		19	361			21	441
	70	23	529		80	11	121
Duben		12	144	Říjen		14	196
		17	289			20	400
		32	1024			17	289
	80	32	1024			23	529
Květen		24	576		80	15	225
		23	529	Listopad		19	361
		23	529			17	289
		19	361			19	361
	120	19	361		80	16	256
Červen		19	361	Prosinec		19	361
		21	441			20	400
		24	576			28	784
	90	25	625			26	676
-----	-----	-----	-----	Σ	-----	1018	21888

Tab. 14 - Hodnoty prodeje a doplnění v jednotlivých týdnech roku 2013 obchodního místa Ivančice

V *Tab. 14* najdeme data pro jednotlivé měsíce, ve sloupci y_t jsou úbytky počtu krabiček za každý týden v měsíci a ve sloupci *Doplnění* je počet doplněných krabiček za každý měsíc.

3 Závěr

V kapitole 2.2 jsem se věnoval nalezení vhodného intervalu pro sledování prodejů cigaret společnosti Gradimo s.r.o. Podařilo se najít vhodný (měsíční) interval, díky čemuž bylo možné odhalit sezónní výkyvy v prodejkách, a za pomoci správně zvolené regresní funkce provést prognózu prvních čtyř měsíců následujícího období. Vzhledem k dostatku zkoumaných dat byla prognóza velmi přesná ve srovnání s reálnými hodnotami prodejů v těchto obdobích.

Na základě zjištěných poznatků z kapitoly 2.2 jsem provedl zhodnocení prodejů vybraných značek cigaret, díky čemuž bylo možné stanovit doporučení, jakým způsobem nejlépe volit prodávané značky cigaret na jednotlivých obchodních místech. A tedy jak optimalizovat sklad z hlediska nabídky cigaret.

V kapitole 2.3 jsem se věnoval optimalizaci skladu obchodního místa z hlediska objemu zásob. Analýzou konkrétního obchodního místa se zacílením na specifickou značku cigaret se mi podařilo odhalit nedostatky v systému zásobení obchodních míst, a to jak v objemech držených zásob, tak v časovém rozvržení zásobování.

Společnost by se vzhledem k přetrvávající nepříznivé situaci klesajících prodejů cigaret měla zaměřit na toto riziko, a to jak zvýšením počtu obchodních míst, tak zkvalitněním nabídky na těchto místech. Zároveň by se měla snažit o snížení nákladů spojených se zásobováním těchto obchodních míst, a to především v oblasti optimálních hodnot naskladněných cigaret.

4 Použitá literatura

- (1) KROPÁČ, Jiří. *Aplikovaná statistika: studijní text pro kombinovanou formu studia*. Brno: Akademické nakladatelství CERM, 2006, s. 54-92. ISBN 80-214-3263-2.
- (2) KROPÁČ, Jiří. *Statistika B: jednorozměrné a dvourozměrné datové soubory, regresní analýza, časové řady*. 2., dopl. vyd. Brno: Vysoké učení technické v Brně, Fakulta podnikatelská, 2009, v, 145 s. ISBN 978-80-214-3984-9.
- (3) KROPÁČ, Jiří. *Statistika C: statistická regulace, indexy způsobilosti, řízení zásob, statistické přejímky*. 1. vyd. Brno: Vysoké učení technické v Brně, Fakulta podnikatelská, 2008. ISBN 978-80-214-3591-9.
- (4) HINDLS, Richard. *Metody statistické analýzy pro ekonomy*. 2. přepracované vyd. Praha: Management Press, 2000, 259 s. ISBN 80-726-1013-9.
- (5) HINDLS, Richard. *Statistické metody (Statistika B)*. 1.vyd. Praha: VŠE, 1995, 146 s. ISBN 80-707-9354-6.
- (6) HORÁKOVÁ, Helena. *Řízení zásob: Logistické pojetí, metody, aplikace, praktické úlohy*. 3.přepr.vyd. Praha: Profess Consulting, 1998, 236 s. ISBN 80-852-3555-2.

Seznam obrázků

Obr. 1: Dodávkový cyklus	23
Obr. 2: Znázornění průběhu poptávky a objednávek.....	25

Seznam grafů

Graf 1 - Zadaná a vyrovnaná data celkových prodejů sledovaných čtvrtletně	32
Graf 2 - Zadaná a vyrovnaná data celkových prodejů sledovaných po měsících.....	35
Graf 3 - Porovnání skutečných dat s prognózou (celkový prodej cigaret)	37
Graf 4 - Celkové prodeje cigaret Camel Modré vyrovnané regresní přímkou	39
Graf 5 - Celkové prodeje cigaret Marlboro Gold vyrovnané regresní přímkou	40
Graf 6- Celkové prodeje cigaret Marlboro Gold vyrovnané regresní přímkou	42
Graf 7 – Celkové prodeje Start Krátké vyrovnané regresní přímkou	43
Graf 8 - Čerpání položky v jednom cyklu vyrovnané regresní přímkou	47
Graf 9 - Čerpání a doplnění cigaret Camel Žluté na obchodním místě Ivančice v prvním pololetí roku 2013.....	49
Graf 10 - Čerpání a doplnění cigaret Camel Žluté na obchodním místě Ivančice ve druhém pololetí roku 2013.....	49

Seznam tabulek

Tab. 1 - Celkové prodeje čtvrtletně	30
Tab. 2- Koeficienty c_1 pro celkové prodeje cigaret v jednotlivých čtvrtletích	31
Tab. 3- Sezónní výkyvy celkových prodejů za čtvrtletí	31
Tab. 4 - Celkové prodeje měsíčně	33
Tab. 5- Koeficienty c_1 pro celkové prodeje cigaret v jednotlivých měsících.....	34
Tab. 6 - Sezónní výkyvy celkových prodejů za měsíc	34
Tab. 7 - Prognóza prodejů pro rok 2014	36
Tab. 8 - Regresní přímka (Camel Modré).....	38
Tab. 9 - Regresní přímka (Marlboro Gold).....	39
Tab. 10 - Regresní přímka Petra Modré	41
Tab. 11 - Regresní přímka Start Krátké	42
Tab. 12 - Přehled koeficientů b_2 a cen u zkoumaných značek cigaret.....	43
Tab. 13 - Data a výpočty pro regresní přímku (Leden 2013)	46
Tab. 14 - Hodnoty prodejů a doplnění v jednotlivých týdnech roku 2013 obchodního místa Ivančice	50