<Reviewer 1>

Line 213-256: this part of the 'Material and Methods' section is quite long and could be easily resumed by means of a figure such as the one used in Mackas et al. 2012 (their Fig. 4 in "Changing zooplankton seasonality in a changing ocean: Comparing time series of zooplankton phenology"; 10.1016/j.pocean.2011.11.005). I would appreciate more information about how was assessed the quality of the logistic models.

*Спасибо за совет. Мы вставили рекомендованные иллюстрации в специальное электронное приложение (ES1), в котором мы даем объяснения того, как оценивалось качество логистических регрессий.*

REPLY: Thank you for advice! We added the recommended illustrations as electronic supplement (ES1), where we explain also how the quality of the logistic regression was assessed.

Since the standard tools of regression quality control such as R2 is not appropriate for nonlinear estimations (Spiess, Neumeyer, 2010) we controlled the goodness of fit for logistic regression by the mean of visual inspection of correspondence between cumulative curve and logistic regression line. Using the Residual Standard Error (RSE) we ordered the fitted logistic models from the worst (maximal RSE) to the best (minimal RSE) for each species. Both in the first case and in the second one the correspondences between observed and fitted values was rather high (see ES++). Additionally, we compared the observed data of Peak with predicted Middle-of-season date. We suppose that in condition of highly expressed seasonality presented in high latitudes this two events should be close to each other. We found that medians of differences between these two values are close to zero for all species.

**+++++++++++++++++++++++++++++**

*Коля, надо будет следующим образом модифицировать текст.*

После строки 247 (пдф. Сабмита) надо вставить фразу.

Since standard methods of goodness of fit assessment are not appropriate for nonlinear estimations (Spiess, Neumeyer, 2010) the quality of fitted logistic curves was evaluated by visual inspection of correspondence between observed cumulative curve and fitted regression line (ES 1.1). Additionally we inspected the level of similarity between observed date of Peak and predicted Middle-of-Season date (ES 1.1), which expected to be close to each other. Both methods gave acceptable results.

Spiess, A. N., & Neumeyer, N. (2010). An evaluation of R 2 as an inadequate measure for nonlinear models in pharmacological and biochemical research: a Monte Carlo approach. *BMC pharmacology*, *10*(1), 6.

**+++++++++++++++++++++++++++++**

Line 289: "Filling in missing values". Did the authors controlled for possible biases when 'modelled' data were estimated? This step could be considered as a data pre-treatment. When missing data are re-estimated, it could be useful (and more robust) to use sensitivity analysis approaches in combination with the numerical analyses to avoid possible biases.

*Спасибо за замечание! Действительно, надежного и общепринятого метода восстановления пропущенных значений во временных рядах нет. Мы стояли перед выбором - либо удалять из массива годы, в которые какой-то из параметров не был измерен, либо использовать тот или иной метод восстановления пропусков. Поскольку основная ценность наших данных заключается в их продолжительности мы решили пойти по второму пути. Мы основывались на следующих соображениях. Во-первых, таких пропусков было немного (6 пропусков в средовых параметрах и в 14 случаях мы воспользовались методом восстановления пропусков фенологических показателей видов, когда логистическая модель, описывающая кумуляту обилия видов, либо не была подобрана, либо давала неадекватные оценки событий, см. Материал и методику). Во-вторых, метод SSA позволяет реконструировать пропущенные значения с учетом общей тенденции многолетних изменений, имеющейся во временном ряде. Это приводит к минимальному смещению восстановленных данных. В-третьих, мы провели специальный анализ (см ES+), основанный на симуляции пропусков, который не выявил явных тенденций к смещению реконструированных значений, относительно восстановленных.*

REPLY: Thank you for comment! We faced the choice: whether to remove the years where the value of only one parameter was missed, or to use some method of gap filling. We have chosen the latter variant, because the main value of our data is the length of the time series. Our approach to the filling the missing values were based on the following assumptions. 1) There were few such gaps (6 gaps in environmental data and 14 – in phenological ones; 2% of the total data). 2) The SSA method allows to reconstruct missing values, taking into account the pattern of the time series variation, which warrants very low (if any) bias of the reconstructed data. 3) We conducted analysis, which was based on the gap simulation (see ES1.2), and it has not revealed perceptible deviations of modelled values relative to real ones.

**++++++++++++++++++**

*Нужно вставить в текст отсылку на электронное приложение ES1.*

**++++++++++++++++++**

Line 294: "Analysis of the long-term dynamics of the studied parameters". I do not understand why the authors want to estimate linear trends instead of estimating trends over time by finding the best fit in the long-term dynamic of each parameter, or by using alternative methods such as the modified Mann-Kendall trend test or the Spearman's rank correlation coefficient. If the main reason is to use the residuals from this analysis for the part devoted to "Relationship of the abundance of the species and its phenological indicators" (Line 344-368), it is required to check whether the assumptions associated with each linear regression model are met (normality, no auto-correlation, homoscedasticity) by examining the residuals.

*Спасибо за ценное указание на нашу неточность. В действительности мы использовали два метода оценки присутствия многолетних трендов. Во-первых, мы вписывали линейные модели. Они были использованы для оценки линейного тренда, угловой коэффициент, и для детрендинга временных рядов (см. ниже). Во-вторых, мы использовали метод модельных матриц.*

REPLY: Thank you for valuable indication of our inaccurateness! We used two methods for the estimation of the existence of long-term trends: linear models (for linear trend estimation and detrending of time series) and method of model matrices.

*Использование регрессионного анализа было продиктовано необходимостью оценки того, на сколько дней произошло смещение тех или иных фенологических параметров за период наблюдений. Это можно оценить только зная значение углового коэффициента регрессионной модели. Mann-Kendall trend test or the Spearman's rank correlation coefficient дают лишь информацию о наличии связи между временем и той или иной величиной. Мы также решили не использовать упомянутые ревьюером методы, основанные на estimating trends over time by finding the best fit in the long-term dynamic of each parameter. Такой подход, действительно, мог бы дать более тонкую оценку многолетних изменений (в том числе и нелинейных) того или иного фенологического параметра. Однако это потребовало бы тонкой настройки модели для каждой величины, для каждого вида и, как следствие, проведение множественных анализов. Это привело бы к существенному повышению риска Error Type I. Более того, потребовалось бы специальное изучение характера распределения анализируемых величин (например, для количества Julian days, as dependent variable poisson distribution seems to be appropriate). Все эти анализы надо было бы проделать для каждого вида в отдельности.*

REPLY: The use of regression analysis allowed us to estimate the shift of phenological parameters during the study period. This is possible only with the use of regression coefficient (slope) of regression model. Mann-Kendall trend test or the Spearman's rank correlation coefficient give only information on the existence or absence of association between some variables. We also decided not to use methods, based on "estimating trends over time by finding the best fit in the long-term dynamic of each parameter", mentioned by the reviewer. Such approach would allow us to estimate more accurately the long-term changes (nonlinear as well) of studied parameters. However, this would require fine tuning of model for each variable, and would lead to realization of multiple analyses. This may lead to an increase of the Type I error. Moreover, some special analysis of the character of the statistical distribution of variables would be required (e.g., Poisson distribution seems to be appropriate for Julian days number). We would have to make all these analyses for every species and environmental parameter, which would lead to an accumulation of errors due to multiple assessments, which could hardly be combined into a single model.

*В связи с этим мы решили предельно упростить ход анализа, который, по сути, сводится к тому, что для каждой зависимой переменной мы оценивали лишь линейный тренд, измеренный как величина углового коэффициента в линейной модели.*

*Однако, как справедливо отметил ревьюер, у регрессионных моделей есть много assumptions. Соблюдение этих ограничений гарантирует правильную оценку статистической значимости полученных оценок. В связи с этим, мы опять же, решили предельно упростить процедуру оценки статистической значимости выявленного тренда. Поэтому мы воспользовались методом, предложенным для поиска пространственных градиентов (Clarke & Gorley, 2006). Кратко суть этого метода сводится к тому, что временой ряд превращается в матрицу эвклидовых расстояний (фактически это матрица квадратов разности значений в каждый из годов). Аналогично в матрицу эвклидовых расстояний превращается ряд 1961, 1962, 1963....2017, 2018. Этот ряд моделирует некий абсолютный градиент от минимума к максимуму. Далее между двумя матрицами вычисляется Мантеловская корреляция. Мы не приводим в явном виде значения этих мантеловских корреляций, так как их величина коррелирует с модулем углового коэффициента линейных моделей. Мы используем из этого анализа лишь оценку значимости Мантеловской корреляции, которая проводится пермутационным методом. Поскольку и в этом случае мы тестируем множество гипотез, то нам пришлось вводить поправки уровня значимости (adjusted p-level) за счет False Discovery Rate monitoring procedure (Benjamini, Hochberg, 1995).*

REPLY: To avoid these complications, we have chosen the simple linear regression to assess the slope of long-term trend. However, linear models have many restrictions, which should be taken into account to guarantee correct assessment of the statistical significance of obtained estimates. We decided to simplify the procedure of significance testing of the trends. We used the method offered for the search of spatial gradients (Clarke & Gorley, 2006). In a few words, the essence of this method is to build the matrix of the Euclidean distances between the values of the time series (matrix of the squared differences of values in different years). The same matrix was built on the series of year numbers (1961, 1962 … 2018); the matrix of Euclidean distances based on this time series modelled an absolute gradient from the minimum to maximum values. Then Mantel correlation was calculated between two matrices. We did not give the values of these correlations explicitly, because they correlate with the module of regression (slope) coefficient of linear model. We used an estimate of significance of Mantel correlation, which was calculated by the permutation method. However, because In this case we test many hypotheses, we have to adjust p-level through the False Discovery Rate monitoring procedure (Benjamini, Hochberg, 1995).

**+++++++++++++++++++++**

*Где-то в тексте (например, на строке 294, сразу за подзаголовком) надо вставить фразу:*

We used two ways to assess the presence of long-term trends in dynamics of the studied parameters. Firstly, by fitting of linear regression model. Secondly, we used "model matrix" approach (Clarke & Gorley, 2006) consisting in comparison of the observed time series with model “ideal” gradient represented by numerical series: 1961, 1962…. 2017, 2018.

**+++++++++++++++++++++**

Line 322: "Factors, influencing phenology". I would suggest to present how the CCA works and the different steps of this analysis before explanations about the 'phenological' and 'predictor' matrices.

*Необходимо было оценить связь между двумя матрицами: зависимой матрицей (фенологические события для видов) и матрицей-предикторов (ряды фенологических событий в средовых параметрах и средние показатели обилия видов). Вычислительные особенности Canonical Correspondence Analysis исключительно полно описаны в Legendre, Legendre, 2012. Единственной модификацией анализа, применённой в нашей работе, был подбор оптимальной модели, то есть формирование такого набора переменных из матрицы-предиктора, которые наиболее сильно коррелируют с зависимой матрицей. Подбор оптимальной модели описан в Borcard et al (2018). Этот результат изображен в виде биплота (Fig.6).*

REPLY: Canonical Correspondence Analysis is described in detail in (Legendre, Legendre, 2012). In a few words, we assessed the association between two matrices: matrix of dependent variables (phenological events and abundance of studied species) and matrix of predictors (timing of temperature thresholds and other climatic and environmental parameters). The result is present as biplot (Fig.6).

**+++++++++++++++++++++**

*На строке 335 вставить ссылку*

CCA comprised several steps. Firstly, collinear predictors with variance inflation factor exceeding 5 were rejected and were not included into the model (Oksanen, 2011).

Oksanen, J. (2011). Multivariate analysis of ecological communities in R: vegan tutorial. *R package version*, *1*(7), 1-43.

**+++++++++++++++++++++++**

<Reviewer 2>

Similarly the R code used for statistical analysis does not seem to be openly accessible, as it is more and more the case (through an online platform such as GitHub).

*Спасибо за очень правильное предложение. Мы всячески поддерживаем идею reproducible research. К сожалению, за время, отведенное на ревизию, мы не успеваем полностью подготовить R-код, включающий все необходимые комментарии. Кроме того, пока не решены юридические вопросы о выкладывании в открытый доступ первичной информации по многолетним наблюдениям над обилием видов, а без публикации этих первичных данных код, работающий с ними, теряет смысл.*

REPLY: We support an idea of reproducible research! However, the time, given for the work with revision, is not enough to prepare the R code, including all necessary comments.

Regarding the time series analysis, the seasonal effect should be removed before testing the long-term trend, but it seems that it is not the case here. The seasonal effect could for instance be removed using a Seasonal and Trend decomposition using Loess (or STL; Cleveland et al. 1990). This can be performed in R using the stlplus package (Hafen, 2016) for instance.

*Сезонные тренды имеет смысл удалять только для временных рядов обилий видов. Остальные временные ряды (даты фенологических событий) включают единственное для каждого года значение и не имеют сезонного тренда. Мы рассматривали вариант анализа, в котором обилие видов было бы разложено на составляющие (main trend, seasonal dynamics and some residuals) с помощью SSA. Несомненно, это дало бы более адекватную оценку многолетних изменений обилия. Однако мы отказались от этого анализа в пользу более грубого, но более универсального анализа, когда все изучаемые временные ряды обрабатываются однотипно. Выбирая более грубый анализ, да еще и с массой поправок на множественные сравнения (см. Выше), мы старались уменьшить вероятность ложноположительных сигналов многолетних изменений фенологических показателей.*

REPLY: The seasonal effect removal makes sense only for the time series of species abundance (which has seasonal component). We deliberately omitted the seasonal decomposition, because were interested only in revealing trends, which exceed seasonal signal. Other variables (dates of different events) are presented by the only one value for each year, therefore, seasonal decomposition is not applicable here. Our choice of more universal method of analysis could be explained also by its suitability for series without seasonal component (series of dates). By applying corrections for multiple comparisons we tried to diminish probability of false positive results of significance assessment of the long-term trends.

Then, I would have rather used the Generalized Least Squares (GLS) method to test the significant of the trends, rather than a simple linear regression, in order to take into account the auto-correlation of the residuals, that usual prevent the use of a linear regression on a time series. The GLS can for instance be performed using the nlme package in R (Pinheiro et al., 2018). To do this, the level of auto-correlation can be determined using a partial auto-correlogram of the residuals of a simple linear model.

*Да, такой подход возможен. Однако он потребовал бы тонкой настройки моделей, подобранных GLS. В частности потребовалось бы настраивать параметр “correlation” в функции gls() из пакета “nlme”, подбирая разные варианты моделирования автокорреляции. В этой ситуации пришлось бы подбирать для каждого вида и для каждой зависимой переменной особенную, оптимальную, форму автокорреляционной функции. Это привело бы к тому, что для каждого вида была бы подобрана своя собственная модель с большим количеством своих собственных параметров. То есть мы значительно усложнили бы анализ. Единственное на что повлиял бы такой подход - это на оценку статистической значимости оценок параметров линейных моделей. К тому же, идя по этому пути, нам пришлось бы решать вопрос о типе статистического распределения, соответствующего тем или иным переменным. В частности, не факт, что правильно было бы моделировать поведение фенологических параметров (количества дней от начала года, то есть счетных величин, которые, скорее, подчиняются poisson distribution), с помощью подходов, основанных на gaussian distribution.*

*Поэтому в нашем, предельно упрощенном анализе мы специально отказались от параметрических методов оценки статистической значимости в пользу непараметрических методов.*

REPLY: Yes, such approach is possible. However, fine tune of GLS models would be necessary. Specifically, we would have to adjust the parameter “correlation” in the gls() function from the package “nlme”, selecting different variants of the autocorrelation modelling. In this situation we would have to select for each dependent variable specific, optimal form of the autocorrelation function. This would lead to specific model for each variable with a set of its own parameters. This would complicate the analysis and influence only the assessment of statistical significance of estimates of linear models parameters. Moreover, we would have to take into account the distribution of our parameters, which is rarely normal. So, we decided to use nonparametric methods.

Line 344: which version of the vegan package did you use?

REPLY: We used vegan package version 2.5-6 - we have indicated this in the text.

**++++++++++++++++**

*В строке 334*:

from the *vegan* package (Oksanen et al., 2019).

*Надо добавить*

from the *vegan* package 2.5-6 (Oksanen et al., 2019).

**+++++++++++++++**

**Results**

<Reviewer 1>

Line 371: "Seasonal dynamics: temperature and zooplankton species abundance". Following my previous suggestion about species, it could be easier and informative to resume all information in a Table with, for each species, information about both their abundance peak and the dates of phenological events.

*Спасибо за совет! Мы создали специальное электронное приложение ES2, в котором приведены все фенологические характеристики, использованные в работе.*

REPLY: Thank you for suggestion! We have created electronic supplement (ES2), where all the phenological data used in the paper are presented.

**+++++++++++++++++++**

*Надо вставить в текст отсылку к электронному приложению ES2.*

**+++++++++++++++++++**

Коля!

**По ходу дела обнаружил, что предложение в строке 252 надо дописать**

In 1963, 1972 and 1990, the observations did not adequately describe the cumulative for *C. glacialis* (a very short period of the species presence in the plankton fell on the intervals between observations).

Надо так

In 1963, 1972 and 1990, the observations did not adequately describe the cumulative for *C. glacialis* (a very short period of the species presence in the plankton fell on the intervals between observations). **The same was in the case of *Pseudocalanus* spp. in 1961, 1962, 1994, 1998.**

**+++++++++++++++++**

Because of the pre-treatment procedure applied to fill missing values, could these values be biased?

REPLY: We have already replied to this comment (see the comment to line 289). The analysis of possible bias of reconstructed values was presented in ES1.

Because the significance of the trends might be related to the selection of the method (linear regressions) and because this method could be strongly impacted not only by autocorrelation (a potential biased related to temporal autocorrelation has been considered by the authors well) but also by outliers (see, for example, Fig. 4A and B with the exceptional event in the early 1970s), I would suggest to strengthen the results by using another way of calculating trends.

*У нас было два способа оценить тренды.*

1. *Это угловой коэффициент линейной регрессии.*
2. *Мантеловская корреяция с модельным линейным градиентом.*

*Мы вставили специальное объяснение в тексте (см. Выше)*.

REPLY: We have already explained our approach to analysis of trends (see. reply to the comment to line 294 above). We used regression coefficient to assess the rate of change and Mantel correlations with the modelled linear gradient to estimate significance of trends.

Line 426: "Long-term dynamics: factors influencing phenology timing". In line with my comment about species, a table that resumes changes in the timing of environmental and climate events would be helpful for the readers. As mentioned above, I wonder in what extent these results could be impacted by the data pre-treatment. I would suggest, if the authors decide to not perform sensitivity analysis, to provide more information about missing values in the time series (i.e. at the end of the time series, at the beginning, all along the time period, etc…).

*Мы создали специальное электронное приложение (ES2), в котором обозначены все пропущенные значения, которые были восстановлены с помощью SSA.*

REPLY: The analysis of possible bias of reconstructed values was presented in ES1.2. The series with reconstructed values are presented in ES2. And see the comment to line 289.

Line 426: "[…] since they displayed high variance inflation factor". Please, clarify how this was assessed.

*Отсутствие колленеарности предикторов - базовое требование множественного регрессионного анализа, многомерной модификацией которого является CCA. Степень коллинеарности предикторов оценивается с помощью величины, называемой variance infaltion factor (Borcard et al (2018).*

REPLY: The absence of predictor collinearity is the basic requirement of multiple regression analysis, and CCA is the multidimensional modification of it. The degree of collinearity of predictors is estimated by the quantity called "variance inflation factor" (Borcard et al. 2018).

**+++++++++++++++++**

*Мы вставили следующее пояснение в предложение*

Some of the hydrological and climatic factors described above (SpT, AOI, SuDurPY, NAOPY and SpTPY) were not included in CCA since they displayed high variance inflation factor (Borcard et al, 2018) i.e. these variables were not independent from other explanatory variables, which is a violation of CCA assumptions.

**++++++++++++++**

Line 445: "The whole model was statistically significant (Table 1a) and explained 40.9% […] It accounted for 14.6% of total inertia". I would suggest to comment more about the meaning of these percentages. The authors should explain better if the percentage of explained variance is high enough to be confident about the robustness of the results. Is the CCA influenced by the high variations in both Acartia and Microsetella abundances that we can observed early 2010s we compared with the previous years?

*В технике ССА нет понятия «percentage of explained variance». Величина Inertia показывает степень отклонения наблюдаемых значений от предсказанных нулевой моделью. Нулевая модель предсказывает отсутствие связи между между строками (годы), и столбцами (фенологические события видов) в исходной матрице. Полная модель CCA включает все канонические корреспондентные оси, которые описывают 40.9% of total inertia. Однако статистически значимой оказывается только первая каноническая корреспондентная ось, которая описывает лишь 14.6% of total inertia. Обилие Acartia и Microsetella были использованы в качестве предикторов в ССА, где зависимыми переменными были даты фенологических событий, поэтому высокая вариация обилия Acartia и Microsetella не могла сказаться на результатах ССА. Главный результат ССА сводится к тому, что лишь небольшая часть изменчивости дат фенологических событий объясняется изученными explanatory variables.*

REPLY: There is not the notion "percentage of explained variance" in CCA analysis. The value of inertia indicates the degree of deviation of observed values from ones predicted by the null model. The null model predicts the absence of link between lines (years) and columns (phenological events) in initial matrix. The full model of CCA includes all canonical correspondent axes, which explain 40.9% of total inertia. However, only the first canonical correspondent axis was statistically significant and explained just 14.6% of total inertia. Abundances of *Microsetella* were used as predictors in CCA, where dependent variables were dates of phenological events, so high variability of abundance of these species could not influence the results of CCA.

**+++++++++++++++++++++++**

*Мы вставили дополнение*.

The whole model was statistically significant and explained 40.9% of total inertia taking into account all canonical axes. At the same time, only the first constrained axis was statistically significant. It accounted for 14.6% of total inertia. Only three predictors were revealed as significant: the end of summer in the previous year (SuFDPY), the abundance of *Acartia* and *Microsetella*. Thus only small proportion of total variability of phenological events in species is associated with explanatory variables included in CCA.

**+++++++++++++++++++++++++++++**

"Relationship of the abundance of the species and its phenological indicators". I would suggest to the authors to explain here why they focused only on the "start-of-season date" without consideration for the other phenological events. Note that I do not understand why the authors did not evaluate the statistical significance of the Royama's correlation coefficients.

*Выбор именно этого показателя связан с двумя причинами. Во-первых, если и существует связь фенологии и обилия, то дата начала сезона, по нашему мнению, определяет то время, которое будет затрачено популяцией на реализацию всего жизненного цикла, а стало быть на размножение и формирование обилия в данном году.*

*Мы отказались от оценки статистической значимости этого коэффициента так как статистические тесты для такой корреляции не разработаны.*

REPLY: We had chosen the beginning of season, because it indicates the reproduction timing. The success of reproduction determines to a great extent the population success of a species, and the abundance is the main indicator of this success. The timing of reproduction determines conditions in which juveniles of planktonic animals will live, taking into account seasonal cycle of food objects (phyto- and microzooplankton in our case). Therefore, this phase of life cycle is of the greatest importance for studied animals.

We did not assess significance of the Royama's correlation coefficients, because significance tests for this coefficient have not been developed.

++++++++++++++++

*Коля, надо вставить какую-то фразу в этот кусок, чтобы пояснить почему выбрана именно дата начала сезона.*

It is well-known that the assessment of the correlation between population time series and external (density independent) parameters require some precautions: high correlations may appear even in the absence of any association between two time series (Royama, 1981, 1992). In this regard, more complicated approach is needed (Royama, 1992) so we used dichotomous nominal scale correlations between second derivatives (Royama, 1981, 1992) to identify the correlation between two time series.

We considered the relationship between the time series of species abundance and the time series of Beginning-of-season dates. We had chosen the beginning of season, because it indicates the reproduction timing. The success of reproduction determines to a great extent the population success of a species, and the abundance is the main indicator of this success. The timing of reproduction determines conditions in which juveniles of planktonic animals will live, taking into account seasonal cycle of food objects (phyto- and microzooplankton in our case). Therefore, this phase of life cycle is of the greatest importance for studied animals.

+++++++++++++++

*Коля, надо вставить какую-то фразу и вот сюда тоже.*

We did not evaluate statistical significance of the Royama’s correlation coefficients (since the appropriate statistical tests are not developed yet) but used these values only as indicators of the tendencies in correlations between time series.

+++++++++++++++

<Reviewer 2>

- Fig. 3: I suggest to either transpose the x and y axes to have the Julian days along the x axis as in the Fig. 2, and/or to add the mean values of the 5 phenological events of 3A on 3B with lines.

REPLY: We would prefer to leave the figure as it is. In such orientation it is easy to compare timing of abiotic and biological events. The superposition of these two panels would complicate the perception of figure.

- Fig. 4 and 5: Find a way to better highlight the significant trends (p<0.01), for instance using red lines instead of blue lines?

REPLY: We have changed the figure accordingly.

Fig. 6: what are the small dots? Indicate it in the figure legend. You could also number them and indicate for each number/dot to what it correspond in the legend.

*Внимание! Если переделываем, то дайте знать. Это займет некоторое время!*

REPLY: The small dots represent variables with nonsignificant … The marking of all small dots would overload the picture or the legend, but the use of it would be little!

Table 1: I am not sure that Table 1 is necessary. Personally, I do not show these values when I perform a CCA in a manuscript. I just indicate the global significance of the analysis (p-value and % of constrained variances) in the text if the results.

*Согласен. Надо перенести все ценное в текст.*

- Line 469: would it be possible to estimate a p-value here (cf. corresponding comment in the Methods section).

REPLY: We did not assess significance of the Royama's correlation coefficients, because significance tests for this coefficient have not been developed.

<Reviewer 3>

Line 443 onwards: do you mean 40.0% of the variability was explained by the model? Inertia is a very unusual word, please use the common expressions when referring to the CCA model and axis

REPLY: There is not the notion "percentage of explained variance" in CCA analysis. The value of inertia indicates the degree of deviation of observed values from ones predicted by the null model. The null model predicts the absence of link between lines (years) and columns (phenological events) in initial matrix. The full model of CCA includes all canonical correspondent axes, which explain 40.9% of total inertia. However, only the first canonical correspondent axis was statistically significant and explained just 14.6% of total inertia.

CCA: when analysing the factors influencing phenology, why did you remove all the factors from the CCA? I would suggest including the different events, start spring, end spring…. Into the CCA as it is usually done to display the correlations, even if no correlation between events and abundances can be established instead of omitting the data.

*Мы исключили ряд предикторов из ССА по двум причинам.*

1. *Из-за коллинеарности (взаимосвязи) предикторов, воздействие некоторых из них может маскировать воздействие других. Поэтому базовое ограничение любой формы регрессионного анализа, и CCA в том числе, предполагает исключение из анализа взаимосвязанных предикторов. Оценка степени их взаимосвязи производится с помощью variance inflation factor (см. Выше).*
2. *Мы использовали алгоритм подбора оптимальной модели, которую и иллюстрирует Fig.6. Здесь приведены лишь те предикторы, которые остались в финальной модели. Отобразить связь с другими предикторами можно только, введя дополнительный рисунок, иллюстрирующий результаты полной модели. Этот рисунок был бы избыточным.*

REPLY: The influence of some predictors may mask the influence of others, because of their collinearity. Therefore, in CCA (as in other forms of regression analysis) the ~~interconnected~~ correlated predictors should be removed from analysis ~~during the procedure of the optimal model selection~~. Variance inflation factor serves for assessment of the degree of such interconnection.

К подписи Fig 6.

Figure 6. Ordination of phenological characteristics of species in constrained axes of CCA. Numbers indicate the Begin, Middle and End of season and Peak date for *Pseudocalanus* (1-4), *Calanus* (5-8), *Microsetella* (9-12), *Oithona* (13-16), *Centropages* (17-20), *Acartia* (17-24) and *Temora* (25-28). Large points correspond to the phenological indicators that have absolute values on the first axis outside the 2-nd quartile. The reed arrows indicate the significant predictors included in the model: Microsetella\_N – Microsetella abundance, SuFDPY – end of summer in the previous year.